

APROXIMARE UNIFORMĂ

Definirea și caracterizarea celui mai bun polinom de aproximare uniformă (polinomul minimax)

Pentru orice funcție continuă pe un interval închis $f \in C([a, b])$ se definește norma aproximării uniforme prin: $\|f\| = \max_{x \in [a, b]} |f(x)|$.

Cel mai bun polinom de aproximare uniformă de ordin n (aproximant uniform sau polinom minimax) al unei funcții: $f \in C([a, b])$ este acel polinom $p_n^*(x) \in \Pi_n$ care se îndepărtează cel mai puțin, în sensul normei de funcția dată, adică:

$$\|f - p_n^*\| = \min_{p_n \in \Pi_n} \|f - p_n\| = \min_{p_n \in \Pi_n} \max_{x \in [a, b]} |f(x) - p_n(x)|$$

Teorema de caracterizare: $p_n^*(x)$ este aproximant uniform de ordin n , dacă: $e(x) = f(x) - p_n^*(x)$ atinge de $n+2$ ori valoarea extremă $+E$ sau $-E$, cu alternanțe de semn între două extreme consecutive.

Aceasta presupune existența a $n+2$ puncte distincte în $[a, b]$: x_0, x_1, \dots, x_{n+1} cu proprietatea de alternanță a extremelor, adică:

$$e(x_k) = f(x_k) - p_n^*(x_k) = (-1)^k E, \quad k = 0 : n + 1,$$

$$E = \max_{x \in [a, b]} |f(x) - p_n^*(x)|.$$

Cel mai bun polinom de aproximare uniformă este unic.

Dacă funcțiile $1, x, x^2, \dots, x^n, f$ sunt liniar independente și generează un spațiu vectorial V și dacă orice element din V are $n+2$ zerouri în $[a, b]$ atunci:

1. $f - p_n^*$ posedă exact $n+2$ extreme alternante

2. a și b fac parte dintre punctele extreme

3. între punctele extreme nu există alte extreme

4. $f - p_n^*$ este strict monotonă între două puncte extreme alternante consecutive.

În determinarea celui mai bun polinom de aproximare uniformă se folosesc *polinoame Cebășev*, întrucât acestea prezintă proprietatea de oscilație cerută de teorema de caracterizare.

Proprietăți ale polinoamelor Cebășev.

Polinoamele Cebășev se definesc prin relația: $T_n(x) = \cos(n \arccos x)$

Dacă se introduce notația:

$$x = \cos \theta,$$

$$T_n(x) = T_n(\cos \theta) = \cos n\theta.$$

Se observă că: $x \in [-1, 1]$ și $T_n(x) \in [-1, 1]$, adică:

$$T_n : [-1, 1] \rightarrow [-1, 1].$$

Polinomul $T_n(\mathbf{x})$ este un polinom de gradul n în \mathbf{x} având coeficientul puterii dominante 2^{n-1} :

$$T_n(\mathbf{x}) = 2^{n-1} \cdot \mathbf{x}^n + \dots$$

Polinoamele Cebâșev se calculează cu relația de recurență:

$$T_{p+1}(\mathbf{x}) - 2 \cdot \mathbf{x} \cdot T_p(\mathbf{x}) + T_{p-1}(\mathbf{x}) = 0, \quad p = 1 : n - 1,$$

$$T_0(\mathbf{x}) = 1, \quad T_1(\mathbf{x}) = \mathbf{x}.$$

Intr-adevăr relația de recurență se poate exprima prin relația trigonometrică evidentă:

$$\cos(p+1)\theta + \cos(p-1)\theta = 2 \cdot \cos \theta \cdot \cos p\theta$$

Zerourile polinomului Cebâșev se obțin din ecuația trigonometrică:

$$\cos n\theta = 0 \quad \Rightarrow \quad \theta_k = (2 \cdot k + 1) \frac{\pi}{2n},$$

$$x_k = (2 \cdot k + 1) \frac{\pi}{2n}.$$

Punctele de extrem ale polinomului Cebâșev: $T_n(x_p) = \mp 1$ sunt:

$$x_p = \cos \frac{p\pi}{n}.$$

Relațiile de ortogonalitate satisfăcute de aceste polinoame:

$$\int_{-1}^1 \frac{T_p(x) \cdot T_q(x)}{\sqrt{1-x^2}} dx = \begin{cases} 0 & p \neq q, \\ \pi & p = q \neq 0, \\ 2 & p = q = 0. \end{cases}$$

se deduc din identitatea trigonometrică:

$$\cos(p\theta) \cdot \cos(q\theta) = \frac{1}{2} [\cos(p+q)\theta + \cos(p-q)\theta]$$

Dezvoltarea în serie de polinoame Cebâșev a unei funcții definite pe $[-1, 1]$ este:

$$f(x) = \sum_{p=0}^{\infty} a_p T_p(x),$$

unde:

$$a_p = \frac{2}{\pi} \int_{-1}^1 \frac{f(x) T_p(x)}{\sqrt{1-x^2}} \cdot dx,$$

$$a_0 = \frac{1}{\pi} \cdot \int_{-1}^1 \frac{f(x)}{\sqrt{1-x^2}} dx.$$

și se obține din dezvoltarea în serie Fourier a funcției:

$$f(\cos\theta) = \sum_{p=0}^{\infty} a_p \cdot \cos p\theta.$$

$$a_p = \frac{2}{\pi} \cdot \int_0^{\pi} f(\cos\theta) \cdot \cos p\theta d\theta,$$

$$a_0 = \frac{1}{\pi} \int_0^{\pi} f(\cos\theta) d\theta.$$

O funcție generatoare a polinoamelor Cebâșev este:

$$\frac{1 - tx}{1 - 2tx + t^2} = 1 + t \cdot T_1(x) + t^2 \cdot T_2(x) + \dots$$

Polinomul Cebâșev monic de gradul n (având coeficientul puterii maxime 1) $T_n^{\sim}(x)$ se obține din polinomul Cebâșev corespunzător prin împărțire cu 2^{n-1}

$$T_n^{\sim}(x) = \frac{T_n(x)}{2^{n-1}}$$

Relația de recurență pentru polinoame Cebâșev monice se deduce din relația corespunzătoare polinoamelor Cebâșev obișnuite:

$$T_{p+1}^{\sim}(x) - x \cdot T_p^{\sim}(x) + \frac{1}{4} \cdot T_{p-1}^{\sim}(x) = 0.$$

Polinoamele Cebâșev monice au aceleași zerouri și aceleași puncte în care prezintă extreme ca și polinoamele Cebâșev corespunzătoare. Valorile extremelor sunt însă diferite și anume:

$$T_n^{\sim}(x_p) = \frac{(-1)^p}{2^{n-1}} \cos x_p = \cos \frac{p\pi}{n} \text{ si } p = 0 : n.$$

Dintre polinoamele monice de ordin n definite pe $[-1, 1]$, polinomul monic Cebâșev are norma aproximării uniforme minimă și:

$$\frac{1}{2^{n-1}} = \max_{x \in [-1, 1]} |T_n^{\sim}(x)| < \max_{x \in [-1, 1]} |P_n(x)| \quad \forall P_n \in \Pi_n^{\sim}$$

Presupunând că ar exista un polinom $P_n \in \Pi_n^*$ cu proprietatea:

$$\max_{x \in [-1, 1]} P_n(x) < \frac{1}{2^{n-1}},$$

atunci polinomul:

$$Q = T_n^{\sim} - P_n \in \Pi_{n-1}^{\sim}.$$

ar prezenta în punctele: $x_p = \cos p\pi$, $p = 0 : n$, n alternanțe de semn, adică ar avea n zerouri pe $[-1, 1]$ ceea ce este imposibil fiind un polinom de grad $n-1$.

Teorema ne permite să găsim abscisele x_0, x_1, \dots, x_n din $[-1, 1]$ care minimizează eroarea interpolării Lagrange

$$f(x) = P_n(x) + (x - x_0) \dots (x - x_n) \frac{f^{(n+1)}(\theta)}{(n+1)!} = P_n(x) + R_{n+1}^{\sim}(x) \cdot \frac{f^{(n+1)}(\theta)}{(n+1)!}.$$

Restul interpolării este minimizat în sensul aproximării uniforme pentru:
 $R_{n+1}^{\sim} = T_{n+1}^{\sim}$, adică pentru punctele:

$$x_k = \cos \frac{2k+1}{2n+2} \cdot \pi,$$

și în acest caz avem majorarea:

$$\max_{x \in [-1,1]} |f(x) - P_n(x)| < \frac{1}{2^n \cdot (n+1)!} \cdot \max_{x \in [-1,1]} f^{(n+1)}(x),$$

Intervalul de interpolare poate fi extins la $[a, b]$ cu schimbarea de variabilă:

$$t = \frac{b-a}{2} \cdot x + \frac{b+a}{2}$$

Determinarea polinomului minimax al unei funcții date

Se face mai întâi o schimbare liniară de variabilă pentru a se trece în domeniul $[-1, 1]$:

$$x = \alpha \cdot t + \beta = \frac{2}{b-a} \cdot t - \frac{b+a}{b-a}.$$

Vom considera în cele ce urmează că funcțiile sunt definite pe $[-1, 1]$ în variabila x .

În cazul particular în care funcția f este un polinom de grad $n+1$:

$$f(x) = a_{n+1} \cdot x^{n+1} + a_n \cdot x^n + \dots + a_0,$$

cel mai bun polinom de aproximare uniformă de ordin n este:

$$p_n^*(x) = f(x) - \frac{a_{n+1}}{2^n} \cdot T_{n+1}(x)$$

Intr-adevăr $f(x) - p_n^*(x) = \frac{a_{n+1}}{2^n} \cdot T_{n+1}(x)$ satisface teorema de caracterizare,

prezentând $n+2$ alternanțe: $\frac{1}{2^n}, -\frac{1}{2^n}, \dots$, în punctele:

$$x_k = \cos \frac{k\pi}{n+1} \quad k = 0 : n+1.$$

În cazul general, în care f este o funcție continuă oarecare, o aproximare a polinomului minimax se determină pornind de la dezvoltarea în serie de polinoame Cebâșev a funcției:

$$f(x) - p_n^*(x) = \sum_{p=0}^n c_p \cdot T_p(x) + c_{n+1} T_{n+1}(x) + \sum_{p=n+2}^{\infty} c_p T_p(x)$$

Dacă dezvoltarea în serie a lui f este rapid convergentă:

$$\sum_{p=n+2}^{\infty} c_p \cdot T_p(x) \approx 0,$$

atunci, dacă se ia pentru polinomul minimax dezvoltarea limitată:

$$p_n^*(x) = \sum_{p=0}^n c_p \cdot T_p(x) = \sum_{p=0}^n a_p \cdot x^p.$$

se constată că diferența $f(x) - p_n^*(x)$ prezintă proprietatea de oscilație din teorema de caracterizare

Dezvoltarea limitată reprezintă o aproximație a polinomului minimax întrucât se neglijează termenii de la rangul $n+2$ în sus.

Se pot obține aproximații mai bune ale polinomului minimax folosind algoritmiul lui Rémés.

În algoritmul 1 Remes, în locul rezolvării sistemului:

$$\sum_{k=0}^n a_i \cdot x_i^k + (-1)^k \cdot E = f(x_k), \quad k = 0 : n + 1,$$

cu necunoscutele a_i , $i = 0 : n$ și E , obținut din:

$$f(x_k) - p_n^*(x_k) = (-1)^k \cdot E \quad k = 0 : n + 1,$$

$$p_n^*(x_k) = \sum_{i=0}^n a_i \cdot x_i^k.$$

se construiesc polinoamele de interpolare Lagrange: $R_{n+1}(x)$ și $S_{n+1}(x)$ ale funcțiilor $f(x)$ și $(-1)^k$:

$$R_{n+1}(x_k) = f(x_k), \quad k = 0 : n + 1,$$

$$S_{n+1}(x_k) = (-1)^k,$$

cu care se face aproximarea în:

$$p_n^*(x) = R_{n+1}(x) - E \cdot S_{n+1}(x)$$

Valoarea E se determina impunând coeficientul puterii $n+1$ să fie 0:

$$a_{n+1} = r_{n+1} - E \cdot s_{n+1} = 0,$$

$$E = \frac{r_{n+1}}{s_{n+1}},$$

$$a_i = r_i - \frac{r_{n+1}}{s_{n+1}} \cdot s_i, \quad i = 0 : n.$$

Algoritmul 2 Rémés pornește de la polinomul astfel determinat și stabilește valoarea extremă a funcției $e(x)$; fie x_M abscisa pentru care se atinge acest extrem.

```
[a, x, y] = Remes1(n, f, nrapel) este
/* Intrări:
/* n = gradul polinomului minimax
/* f = funcția aproximată prin polinomul minimax
/* nrapel = indicator al primului apel al procedurii
/*         în care se inițializeaza tabelele x și y.
/* Apelurile următoare făcute din Remes2
/* modifică o singură componentă din x și y
/* Ieșiri:
/* a = tabel coeficienți polinom minimax
/* x= abscisele punctelor de oscilație
/* y = ordonatele punctelor de oscilație
```

```

{ dacă nrapel = 0 atunci
  pentru k ← 0 : n+1
    {x(k) ← cos (k*pi/(n+1))
     y(k) ← f(x(k))
     dacă k este impar atunci z(k) ← -1
     altfel z(k) ← 1
    }
  calcul coeficienți r polinom Lagrange în (x, y)
  calcul coeficienți s polinom Lagrange în (x, z)
  E ← r(n+1) / s(n+1)
  pentru k ← 0 : n
    a(k) ← r(k) - E*s(k)
}

```

Dacă x_M este unul din puncte, determinarea polinomului minimax s-a încheiat, în caz contrar se încadrează între două puncte consecutive: $x_p < x_M < x_{p+1}$ atunci se înlocuiește secvența de puncte:

```

x0, x1, ..., xp-1, xp, xp+1, ..., xn+1,    prin:
x0, x1, ..., xp-1, xM, xp+1, ..., xn+1,    dacă e(xp) · e(xM) > 0,
x0, x1, ..., xp-1, xp, xM, ..., xn+1,    dacă e(xM) · e(xp+1) > 0.

```

și se reiau pașii pentru noul ansamblu de puncte.

```

[a, x, y] = Remes2(n, f) este
/* Intrări: n = gradul polinomului minimax
/* f = funcția aproximată prin polinomul minimax
/* Ieșiri:
/* a = tabelul coeficienților polinomului minimax
/* x = abscisele punctelor de oscilație
/* y = ordonatele punctelor de oscilație
{ nrapel ← 0
  execută Remes1(n, f, a, x, y, nrapel)
  repetă
    căutare xm a.î |f(xm)-pn(xm)| să fie maxim
    dacă xm nu se află printre abscisele x atunci
      { încadrează x(p) < xm < x(p+1)
        dacă (y(p)-pn(x(p)))*(f(xm)-pn(xm)) > 0 atunci
          { x(p) ← xm
            y(p) ← ym
          }
        altfel
          { x(p+1) ← xm
            y(p+1) ← ym
          }
        nrapel ← nrapel + 1
        execută Remes1(n, f, a, x, y, nrapel)
      }
  pină când xm coincide cu una din abscisele x
}

```

Economizare Cebășev.

Polinoamele Cebășev se pot folosi pentru a reduce gradul polinomului de aproximare, cu o pierdere minimă de precizie.

De obicei funcțiile se aproximează prin polinoame Taylor:

$$P_n(\mathbf{x}) = f(\mathbf{x}_0) + \frac{(\mathbf{x} - \mathbf{x}_0)}{1!} f'(\mathbf{x}_0) + \frac{(\mathbf{x} - \mathbf{x}_0)^2}{2!} f''(\mathbf{x}_0) + \dots + \frac{(\mathbf{x} - \mathbf{x}_0)^n}{n!} f^{(n)}(\mathbf{x}_0),$$

cu restul aproximării:

$$f(\mathbf{x}) - P_n(\mathbf{x}) = \frac{f^{(n+1)}(\theta)}{(n+1)!} \cdot (\mathbf{x} - \mathbf{x}_0)^{n+1}$$

Polinoamele Taylor sunt exacte în vecinătatea lui \mathbf{x}_0 , dar precizia lor scade rapid pe măsură ce \mathbf{x} se îndepărtează de \mathbf{x}_0 .

Intrucât polinoamele Cebășev prezintă un minim al normei aproximării uniforme, ele pot fi folosite pentru reducerea gradului polinomului Taylor fără a depăși toleranța impusă erorii

În acest scop, în polinomul Taylor P_n se înlocuiește puterea cea mai mare \mathbf{x}^n cu o combinație de polinoame Cebășev și se neglijează termenul conținând pe $T_n(\mathbf{x})$, comițând prin aceasta o eroare care se majorează prin:

$$a_n \cdot T_n(\mathbf{x}) < a_n.$$

De exemplu pentru funcția $f(\mathbf{x}) = e^{\mathbf{x}}$, pentru care se admite o toleranță a erorii $\mathbf{E}_{\max} = 0.05$, polinomul Taylor de grad 4 pentru o dezvoltare în vecinătatea lui 0 este:

$$P_4(\mathbf{x}) = 1 + \mathbf{x} + \frac{\mathbf{x}^2}{2} + \frac{\mathbf{x}^3}{6} + \frac{\mathbf{x}^4}{24}$$

Majorarea erorii este:

$$f(\mathbf{x}) - P_4(\mathbf{x}) < \frac{f^{(5)}(\theta) \cdot \mathbf{x}^5}{5!} < \frac{e}{120} \approx 0.023 < 0.05$$

Pentru a reduce gradul polinomului de aproximare, înlocuim puterea cea mai mare \mathbf{x}^4 cu o combinație de polinoame Cebășev:

$$\begin{aligned} P_4(\mathbf{x}) &= 1 + \mathbf{x} + \frac{\mathbf{x}^2}{2} + \frac{\mathbf{x}^3}{6} + \frac{1}{24} \left[T_0(\mathbf{x}) + \frac{1}{2} T_2(\mathbf{x}) + \frac{1}{8} T_4(\mathbf{x}) \right] = \\ &= 1 + \mathbf{x} + \frac{\mathbf{x}^2}{2} + \frac{\mathbf{x}^3}{6} + \frac{1}{64} + \frac{1}{48} (2\mathbf{x}^2 - 1) + \frac{1}{192} T_4(\mathbf{x}) = \\ &= \frac{191}{192} + \mathbf{x} + \frac{13}{24} \cdot \mathbf{x}^2 + \frac{\mathbf{x}^3}{6} + \frac{1}{192} \cdot T_4(\mathbf{x}) \end{aligned}$$

Prin reducerea termenului în $T_4(\mathbf{x})$ se comite o eroare majorată de:

$$\frac{1}{192} \cdot T_4(\mathbf{x}) < \frac{1}{192} \approx 0.005$$

Eroarea cumulată:

$$R_4(\mathbf{x}) + \frac{1}{192} \cdot T_4(\mathbf{x}) < 0.023 + 0.005 = 0.028 < E_{\max} = 0.05$$

nu depășește toleranța admisă.

APROXIMARE ÎN SENSUL CELOR MAI MICI PĂTRATE

Cea mai bună aproximare într-un spațiu prehilbertian. Definiție și caracterizare

Un *spațiu prehilbertian* este un dublet (\mathbf{F}, \mathbf{u}) în care \mathbf{F} este un *spațiu vectorial cu scalari* în corpul \mathbf{R} (sau \mathbf{C}), iar \mathbf{u} un *produs scalar*, adică o aplicație: $\mathbf{u}: \mathbf{F} \times \mathbf{F} \rightarrow \mathbf{R} \quad (\mathbf{f}_1, \mathbf{f}_2) \rightarrow \langle \mathbf{f}_1, \mathbf{f}_2 \rangle$ cu $\mathbf{f}_1, \mathbf{f}_2 \in \mathbf{F}$, având proprietățile:

<i>linearitate</i>	$\langle \mathbf{f}_1 + \mathbf{f}_2, \mathbf{f}_3 \rangle = \langle \mathbf{f}_1, \mathbf{f}_3 \rangle + \langle \mathbf{f}_2, \mathbf{f}_3 \rangle,$
	$\langle c \cdot \mathbf{f}_1, \mathbf{f}_2 \rangle = c \cdot \langle \mathbf{f}_1, \mathbf{f}_2 \rangle,$
<i>comutativitate</i>	$\langle \mathbf{f}_1, \mathbf{f}_2 \rangle = \langle \mathbf{f}_2, \mathbf{f}_1 \rangle$
<i>definiție pozitivă</i>	$\langle \mathbf{f}, \mathbf{f} \rangle \geq 0$
<i>nesingularitate</i>	$\langle \mathbf{f}, \mathbf{f} \rangle = 0 \Leftrightarrow \mathbf{f} = 0$

Exemple:

$$\mathbf{F} = \mathbf{R}^3 \quad \langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle = \sum_{i=1}^3 x_i y_i$$

$$\mathbf{F} = \mathbf{C}([a, b]) \quad \langle \mathbf{f}, \mathbf{g} \rangle = \int_a^b \mathbf{f}(\mathbf{x}) \cdot \mathbf{g}(\mathbf{x}) \cdot \mathbf{w}(\mathbf{x}) \, d\mathbf{x}$$

$$\langle \mathbf{f}, \mathbf{g} \rangle = \sum_{i=1}^m \mathbf{f}(\mathbf{x}_i) \cdot \mathbf{g}(\mathbf{x}_i) \cdot \mathbf{w}(\mathbf{x}_i)$$

Fie \mathbf{F} un spațiu prehilbertian și $\mathbf{G} \subseteq \mathbf{F}$ un subspațiu al său de dimensiune finită, adică având un număr finit de elemente liniar independente.

Definim *norma unui element* $\mathbf{f} \in \mathbf{F}$ prin $\|\mathbf{f}\| = \sqrt{\langle \mathbf{f}, \mathbf{f} \rangle}$

Cel mai bun aproximant în sensul celor mai mici pătrate a unui element $\mathbf{f} \in \mathbf{F}$ în subspațiul \mathbf{G} este un element \mathbf{g} cu proprietatea $\|\mathbf{f} - \mathbf{g}^*\| = \min_{\mathbf{g} \in \mathbf{G}} \|\mathbf{f} - \mathbf{g}\|$

Teorema 1 *Condiția necesară și suficientă ca $\mathbf{g}^* \in \mathbf{G} \subset \mathbf{F}$ să fie cel mai bun aproximant a lui $\mathbf{f} \in \mathbf{F}$ este ca $\langle \mathbf{f} - \mathbf{g}^*, \mathbf{g} \rangle = 0, \forall \mathbf{g} \in \mathbf{G}$.*

Condiția este necesară; fie \mathbf{g}^* cel mai bun aproximant al lui $\mathbf{f} \in \mathbf{F}$ și presupunem că există \mathbf{g}_1 astfel încât $\langle \mathbf{f} - \mathbf{g}^*, \mathbf{g}_1 \rangle = \mathbf{k} \neq 0$. Pentru un element $\mathbf{g}_2 = \mathbf{g}^* + \frac{\mathbf{k}}{\|\mathbf{g}_1\|^2} \mathbf{g}_1$ avem

$$\|\mathbf{f} - \mathbf{g}_2\|^2 = \langle \mathbf{f} - \mathbf{g}_2, \mathbf{f} - \mathbf{g}_2 \rangle = \left\langle \mathbf{f} - \mathbf{g}^* - \frac{\mathbf{k}}{\|\mathbf{g}_1\|^2} \mathbf{g}_1, \mathbf{f} - \mathbf{g}^* - \frac{\mathbf{k}}{\|\mathbf{g}_1\|^2} \mathbf{g}_1 \right\rangle =$$

$$\langle \mathbf{f} - \mathbf{g}^*, \mathbf{f} - \mathbf{g}^* \rangle - 2 \frac{\mathbf{k}}{\|\mathbf{g}_1\|^2} \langle \mathbf{f} - \mathbf{g}^*, \mathbf{g}_1 \rangle + \frac{\mathbf{k}^2}{\|\mathbf{g}_1\|^4} \langle \mathbf{g}_1, \mathbf{g}_1 \rangle = \|\mathbf{f} - \mathbf{g}^*\|^2 - \frac{\mathbf{k}^2}{\|\mathbf{g}_1\|^2}$$

$\|\mathbf{f} - \mathbf{g}_2\| < \|\mathbf{f} - \mathbf{g}^*\|$, ceea ce contrazice ipoteza că \mathbf{g}^* este cea mai bună aproximare, adică $\mathbf{k} = 0$.

Condiția este suficientă: fie $\mathbf{g}_1 \in \mathbf{G}$ astfel ca $\langle \mathbf{f} - \mathbf{g}_1, \mathbf{g} \rangle = 0, \forall \mathbf{g} \in \mathbf{G}$.

$\|\mathbf{f} - \mathbf{g}\|^2 = \langle \mathbf{f} - \mathbf{g}, \mathbf{f} - \mathbf{g} \rangle = \langle \mathbf{f} - \mathbf{g}_1 - (\mathbf{g} - \mathbf{g}_1), \mathbf{f} - \mathbf{g}_1 - (\mathbf{g} - \mathbf{g}_1) \rangle = \|\mathbf{f} - \mathbf{g}_1\|^2 + \|\mathbf{g} - \mathbf{g}_1\|^2$ adică $\|\mathbf{f} - \mathbf{g}_1\| < \|\mathbf{f} - \mathbf{g}\|$ ceea ce implică $\mathbf{g}_1 = \mathbf{g}^*$.

Teorema 2 *Cea mai bună aproximare în sensul celor mai mici pătrate $\mathbf{g}^* \in \mathbf{G}$ a lui $\mathbf{f} \in \mathbf{F}$ este unică.*

Presupunem că există două cele mai bune aproximații \mathbf{g}_1^* și \mathbf{g}_2^* ale lui \mathbf{f} , ceea ce implică:

$$\langle \mathbf{f} - \mathbf{g}_1^*, \mathbf{g} \rangle = \langle \mathbf{f} - \mathbf{g}_2^*, \mathbf{g} \rangle = 0, \text{ pentru } \forall \mathbf{g} \in \mathbf{G} \text{ și în particular pentru } \mathbf{g} = \mathbf{g}_1^* - \mathbf{g}_2^* \quad \|\mathbf{g}_1^* - \mathbf{g}_2^*\|^2$$

$$= \langle \mathbf{g}_1^* - \mathbf{f} + \mathbf{f} - \mathbf{g}_2^*, \mathbf{g} \rangle = \underbrace{\langle \mathbf{f} - \mathbf{g}_2^*, \mathbf{g} \rangle}_0 - \underbrace{\langle \mathbf{f} - \mathbf{g}_1^*, \mathbf{g} \rangle}_0 = 0, \text{ adică } \mathbf{g}_1^* = \mathbf{g}_2^*.$$

Pentru o bază, $\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_n$ din \mathbf{G} (i.e. pentru un set minimal de elemente liniar independente), un element oarecare $\mathbf{g} \in \mathbf{G}$ și cel mai bun aproximant se exprimă ca

$$\mathbf{g} = \sum_{k=1}^n \mathbf{c}_k \mathbf{u}_k, \quad \mathbf{g}^* = \sum_{k=1}^n \mathbf{c}_k^* \mathbf{u}_k$$

$$\langle \mathbf{f} - \mathbf{g}^*, \mathbf{g} \rangle = \left\langle \mathbf{f} - \mathbf{g}^*, \sum_{j=1}^n \mathbf{c}_j \mathbf{u}_j \right\rangle = \sum_{j=1}^n \mathbf{c}_j \langle \mathbf{f} - \mathbf{g}^*, \mathbf{u}_j \rangle = 0$$

$$\langle \mathbf{f} - \mathbf{g}^*, \mathbf{u}_j \rangle = 0, \quad j = 0 : n$$

$$\langle \mathbf{g}^*, \mathbf{u}_j \rangle = \langle \mathbf{f}, \mathbf{u}_j \rangle$$

$$\sum_{k=1}^n \langle \mathbf{c}_k^* \mathbf{u}_k, \mathbf{u}_j \rangle = \langle \mathbf{f}, \mathbf{u}_j \rangle$$

$$\sum_{k=1}^n \mathbf{c}_k \langle \mathbf{u}_k, \mathbf{u}_j \rangle = \langle \mathbf{f}, \mathbf{u}_j \rangle, \quad j = 1 : n$$

Sistemul poartă numele de *sistem normal*

Sistemul normal este simetric (produsele scalare fiind comutative, în general) și rău condiționat. Determinantul sistemului poartă numele de *determinant Gram*.

$$\begin{cases} \langle \mathbf{u}_1, \mathbf{u}_1 \rangle \cdot \mathbf{c}_1 + \langle \mathbf{u}_2, \mathbf{u}_1 \rangle \cdot \mathbf{c}_2 + \dots + \langle \mathbf{u}_n, \mathbf{u}_1 \rangle \cdot \mathbf{c}_n = \langle \mathbf{f}, \mathbf{u}_1 \rangle \\ \langle \mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2 \rangle \cdot \mathbf{c}_1 + \langle \mathbf{u}_2, \mathbf{u}_2 \rangle \cdot \mathbf{c}_2 + \dots + \langle \mathbf{u}_n, \mathbf{u}_2 \rangle \cdot \mathbf{c}_n = \langle \mathbf{f}, \mathbf{u}_2 \rangle \\ \dots \quad \dots \quad \dots \quad \dots \\ \langle \mathbf{u}_1, \mathbf{u}_n \rangle \cdot \mathbf{c}_1 + \langle \mathbf{u}_2, \mathbf{u}_n \rangle \cdot \mathbf{c}_2 + \dots + \langle \mathbf{u}_n, \mathbf{u}_n \rangle \cdot \mathbf{c}_n = \langle \mathbf{f}, \mathbf{u}_n \rangle \end{cases}$$

Sistemul normal este simetric (produsele scalare fiind comutative, în general) și rău condiționat. Determinantul sistemului poartă numele de *determinant Gram*.

$$\mathbf{G}(\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_n) = \begin{vmatrix} \langle \mathbf{u}_1, \mathbf{u}_1 \rangle & \dots & \langle \mathbf{u}_1, \mathbf{u}_1 \rangle \\ \dots & \dots & \dots \\ \langle \mathbf{u}_1, \mathbf{u}_1 \rangle & \dots & \langle \mathbf{u}_1, \mathbf{u}_1 \rangle \end{vmatrix}$$

Intrucât rezolvarea directă a sistemului prezintă dificultăți, se preferă aducerea la forme particulare; astfel pentru o bază ortonormată sistemul normal devine diagonal. Componentele bazei \mathbf{c}_k^* , în acest caz, se numesc *coeficienți Fourier* și au forma

$$\mathbf{c}_k^* = \langle \mathbf{f}, \mathbf{u}_k \rangle, \quad k=0 : n.$$

Calitatea aproximării se evaluează prin distanța

$$\|\mathbf{f} - \mathbf{g}^*\|^2 = \langle \mathbf{f} - \mathbf{g}^*, \mathbf{f} - \mathbf{g}^* \rangle = \langle \mathbf{f} - \mathbf{g}^*, \mathbf{f} \rangle - \underbrace{\langle \mathbf{f} - \mathbf{g}^*, \mathbf{g}^* \rangle}_0 = \langle \mathbf{f}, \mathbf{f} \rangle - \langle \mathbf{g}^*, \mathbf{f} \rangle$$

$$\|\mathbf{f} - \mathbf{g}^*\|^2 = \|\mathbf{f}\|^2 - \sum_{k=1}^n \mathbf{c}_k^* \langle \mathbf{f}, \mathbf{u}_k \rangle$$

Pentru o bază ortonormată se obține forma simplificată

$$\| \mathbf{f} - \mathbf{g}^* \|^2 = \| \mathbf{f} \|^2 - \sum_{k=1}^n c_k^{*2}$$

Aproximarea continuă în sensul cmm

În aproximarea continuă în sensul celor mai mici pătrate se alege produsul scalar de forma

$$\langle \mathbf{f}, \mathbf{g} \rangle = \int_a^b \mathbf{w}(\mathbf{x}) \cdot \mathbf{f}(\mathbf{x}) \cdot \mathbf{g}(\mathbf{x}) \, d\mathbf{x}$$

$$\| \mathbf{f} \|^2 = \int_a^b \mathbf{w}(\mathbf{x}) \cdot \mathbf{f}^2(\mathbf{x}) \, d\mathbf{x}$$

unde $\mathbf{w}(\mathbf{x}) > 0$ este o funcție de ponderare, definită pe (a, b) aleasă adecvat scopurilor aproximării.

Aproximarea continuă în sensul celor mai mici pătrate $\mathbf{g}^*(\mathbf{x})$ a lui $\mathbf{f}(\mathbf{x})$ pe $C([a, b])$ este definită prin

$$\underbrace{\int_a^b \mathbf{w}(\mathbf{x}) \cdot [\mathbf{f}(\mathbf{x}) - \mathbf{g}^*(\mathbf{x})]^2 \, d\mathbf{x}}_{\mathbf{E}} = \min_{\mathbf{g} \in \mathbf{G}} \underbrace{\int_a^b \mathbf{w}(\mathbf{x}) \cdot [\mathbf{f}(\mathbf{x}) - \mathbf{g}(\mathbf{x})]^2 \, d\mathbf{x}}_{\mathbf{E}}$$

Considerând o bază $\mathbf{u} = \{\mathbf{u}_0, \dots, \mathbf{u}_n\}$ pentru \mathbf{G} și scriind $\mathbf{g} = \sum_{k=0}^n c_k \mathbf{u}_k$ minimul este obținut

pentru

$$\frac{\partial \mathbf{E}}{\partial c_i} = 0 \quad \text{cu } i = 0 : n$$

Aceste ecuații sunt echivalente cu cele obținute din teorema de caracterizare. Concret, trebuie satisfăcută condiția de ortogonalitate

$$\int_a^b \mathbf{w}(\mathbf{x}) \cdot [\mathbf{f}(\mathbf{x}) - \mathbf{g}^*(\mathbf{x})] \cdot \mathbf{g}(\mathbf{x}) \, d\mathbf{x} = 0$$

$$\sum_{k=1}^n c_k^* \int_a^b \mathbf{w}(\mathbf{x}) \cdot \mathbf{u}_k(\mathbf{x}) \cdot \mathbf{u}_j(\mathbf{x}) \, d\mathbf{x} = \int_a^b \mathbf{w}(\mathbf{x}) \cdot \mathbf{f}(\mathbf{x}) \cdot \mathbf{u}_j(\mathbf{x}) \, d\mathbf{x}, \quad j = 1 : n$$

Alegem baza polinomială, cu $\dim \mathbf{G} = n+1$, și notăm pentru comoditate indicii începând de la 0

$$\mathbf{u}_0(\mathbf{x}) = 1, \quad \mathbf{u}_1(\mathbf{x}) = \mathbf{x}, \dots, \quad \mathbf{u}_n(\mathbf{x}) = \mathbf{x}^n,$$

Sistemul normal obținut pentru aproximarea continuă în sensul celor mai mici pătrate este

$$\sum_{k=0}^n c_k^* \int_a^b \mathbf{w}(\mathbf{x}) \cdot \mathbf{x}^{k+j} \, d\mathbf{x} = \int_a^b \mathbf{w}(\mathbf{x}) \cdot \mathbf{f}(\mathbf{x}) \cdot \mathbf{x}^j \, d\mathbf{x}, \quad j = 0 : n$$

Baza polinomială nu este ortonormată; sistemul normal, pentru $\mathbf{w}(\mathbf{x}) = 1$ este un sistem Hilbert, foarte rău condiționat.

Pornind de la o bază oarecare $\mathbf{u}_0, \mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_n$ se poate trece la o bază ortonormată $\mathbf{v}_0, \mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n$ folosind *algoritmul de ortogonalizare Gram-Schmidt*

$$w_0 = u_0, \quad v_0 = \frac{w_0}{\|w_0\|_2}$$

$$w_1 = u_1 - \langle u_1, v_0 \rangle v_0, \quad v_1 = \frac{w_1}{\|w_1\|_2}$$

$$w_m = u_m - \sum_{p=0}^{m-1} \langle u_m, v_p \rangle v_p, \quad v_m = \frac{w_m}{\|w_m\|_2}$$

Pentru $F = \mathbb{R}^n$, cu produsul scalar $\langle x, y \rangle = \sum_{k=1}^n x_k y_k = x^T \cdot y$ implementarea algoritmului de ortogonalizare este:

```
function V = Orto_Schmidt(U)
% Intrări:
% U- o bază oarecare (dată prin n vectori)
% Ieșiri:
% V - baza ortonormată corespunzătoare
[m,n]=size(U);
W=zeros(n);
for m = 1 : n
    W(:,m) = U(:,m);
    for j = 1 : m-1
        c = U'(:,m)*V(:,j);
        W(:,m) = W(:,m) - c*V(:,j);
    end;
    V(:,m) = W(:,m) / norm(W(:,m));
end
```

Aproximare continuă trigonometrică în sens cmmmp

Spațiul G este generat de cele $2n+1$ componente ale bazei trigonometric

$$\frac{1}{\sqrt{2}} \sin(x) \cos(x) \cdots \sin(nx) \cos(nx)$$

relațiile de ortogonalitate sunt:

$$\frac{1}{\pi} \int_0^{2\pi} u_q(x) u_r(x) dx = \delta_{qr} = \begin{cases} 0, & q \neq r \\ 1, & q = r \end{cases}$$

pentru orice funcție $f \in C([-1, 1])$

$$\langle u_0, u_0 \rangle = \frac{1}{\pi} \int_0^{2\pi} \frac{1}{\sqrt{2}} \frac{1}{\sqrt{2}} dx = 1$$

$$\langle u_{2q-1}, u_{2q-1} \rangle = \frac{1}{\pi} \int_0^{2\pi} \sin^2 qx dx = \frac{1}{2\pi} \int_0^{2\pi} (1 - \cos 2qx) dx =$$

$$1 - \frac{1}{2\pi} \cdot \frac{\sin 2qx}{2q} \Big|_0^{2\pi} = 1$$

$$\langle u_{2q}, u_{2q} \rangle = \frac{1}{\pi} \int_0^{2\pi} \cos^2 qx \, dx = \frac{1}{2\pi} \int_0^{2\pi} (1 + \cos 2qx) dx = 1 + \frac{1}{2\pi} \cdot \frac{\sin 2qx}{2q} \Big|_0^{2\pi} = 1$$

$$\langle u_0, u_{2q-1} \rangle = \frac{1}{\pi} \int_0^{2\pi} \frac{1}{\sqrt{2}} \cdot \sin qx \, dx = 0$$

$$\langle u_0, u_{2q} \rangle = \frac{1}{\pi} \int_0^{2\pi} \frac{1}{\sqrt{2}} \cdot \cos qx \, dx = 0$$

$$\langle u_{2q-1}, u_{2r-1} \rangle = \frac{1}{\pi} \int_0^{2\pi} \sin qx \sin rx \, dx = 0$$

$$\langle u_{2q}, u_{2r} \rangle = \frac{1}{\pi} \int_0^{2\pi} \cos qx \cdot \cos rx \, dx = 0$$

$$\langle u_{2q-1}, u_{2r} \rangle = \frac{1}{\pi} \int_0^{2\pi} \sin qx \cdot \cos rx \, dx = 0$$

Sistemul normal devine diagonal și:

$$a_0 = \langle f, u_0 \rangle = \frac{1}{\pi\sqrt{2}} \int_0^{2\pi} f(x) \, dx$$

$$b_1 = \frac{1}{\pi} \int_0^{2\pi} f(x) \sin x \, dx \quad a_1 = \frac{1}{\pi} \int_0^{2\pi} f(x) \cos x \, dx$$

$$b_p = \frac{1}{\pi} \int_0^{2\pi} f(x) \sin px \, dx \quad a_p = \frac{1}{\pi} \int_0^{2\pi} f(x) \cos px \, dx$$

$$g^* = \frac{a_0}{\sqrt{2}} + \sum_{p=1}^n (a_p \cos px + b_p \sin px)$$

Aproximare continuă Cebâșev în sensul c.m.p.

Spațiul G este generat de cele $n+1$ componente ale bazei Cebâșev

$$\frac{1}{\sqrt{2}}, T_1(x), \dots, T_n(x)$$

Baza este ortogonală în raport cu produsul scalar:

$$\int_{-1}^1 \frac{T_q(x) \cdot T_r(x) \, dx}{\sqrt{1-x^2}} = \begin{cases} 0 & q \neq r, \\ \frac{\pi}{2} & q = r \neq 0, \\ \pi & q = r = 0. \end{cases}$$

$$p_n^*(x) = \frac{a_0}{\sqrt{2}} + a_1 T_1(x) + \dots + a_n T_n(x)$$

$$a_0 = \frac{1}{\pi\sqrt{2}} \int_{-1}^1 \frac{f(x)}{\sqrt{1-x^2}} \, dx$$

$$a_p = \frac{2}{\pi} \int_{-1}^1 \frac{f(x) \cdot T_p(x)}{\sqrt{1-x^2}} \, dx$$

Aproximare discretă în sensul ccmp.

În aproximarea discretă în sensul celor mai mici pătrate, funcția $f \in F = C([a, b])$ este cunoscută pe un suport finit dat de punctele x_0, x_1, \dots, x_m prin valorile ei $f(x_0), f(x_1), \dots, f(x_m)$ și se dorește a fi aproximată optimal în sensul celor mai mici pătrate printr-o funcție $g \in G \subset F$, cunoscută prin valorile sale $g(x_0), g(x_1), \dots, g(x_m)$ în aceleași puncte.

Subspațiul G de dimensiune $n+1$, este generat de elementele liniar independente

$u(x_0), u(x_1), \dots, u(x_n)$ din F .

Ținând seama de faptul că funcțiile f și g se cunosc numai în punctele x_0, x_1, \dots, x_m , produsul scalar și norma vor fi definite pe spațiul vectorilor valorilor funcțiilor din $C([a, b])$ în punctele menționate prin

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

$$\| f \| = \sqrt{\sum_{i=0}^n w(x_i) \cdot f^2(x_i)}$$

Problema aproximării discrete în sensul celor mai mici pătrate este de a găsi funcția

$$g^*(x) = \sum_{k=0}^n c_k^* u_k(x)$$

adică coeficienții c_k^* , $k=0 : n$ astfel încât:

$$\| f(x) - g^*(x) \| = \min_{g \in G} \| f(x) - g(x) \|$$

În aceste condiții aproximarea discretă în sensul celor mai mici pătrate există și este unică.

Un sistem de funcții ortonormate discret satisface condițiile

$$\sum_{i=0}^n w(x_i) u_j(x_i) u_k(x_i) = 0, \text{ pentru } j \neq k, \quad j, k = 0 : n,$$

$$\sum_{i=0}^n w(x_i) u_j^2(x_i) = 1$$

Teorema de caracterizare $\sum_{i=0}^p w(x_i) \cdot [f(x_i) - g^*(x_i)] \cdot g(x_i) = 0$

conduce la sistemul normal

$$\sum_{k=0}^n c_k^* \sum_{i=0}^p w(x_i) \cdot u_k(x_i) \cdot u_j(x_i) = \sum_{i=0}^p w(x_i) \cdot f(x_i) \cdot u_j(x_i), \quad j = 0 : n$$

Pentru un sistem de ecuații normale diagonal coeficienții Fourier sunt

$$c_k^* = \sum_{i=0}^p w(x_i) f(x_i) u_k(x_i), \quad k = 0 : n$$

iar calitatea aproximării este dată de

$$\sum_{i=0}^p w(x_i) \cdot \left[f(x_i) - \sum_{k=0}^n c_k^* \cdot u_k(x_i) \right]^2 = \sum_{i=0}^p w(x_i) \cdot f^2(x_i) - \sum_{k=0}^n c_k^{*2}$$

Sistemul normal obținut folosind baza polinomială are forma

$$\sum_{k=0}^n c_k^* \sum_{i=0}^n w(x_i) x_i^{k+j} = \sum_{i=0}^n w(x_i) f(x_i) x_i^j, \quad j = 0 : n$$

Aproximare discretă trigonometrică în sens cmpmp.

Baza $\frac{1}{\sqrt{2}}, \sin(\mathbf{x}), \cos(\mathbf{x}), \dots, \sin n\mathbf{x}, \cos n\mathbf{x}$
este ortogonală în raport cu produsul scalar discret

$$\sum_{k=1}^{2n+2} u_q(\mathbf{x}_k) \cdot u_r(\mathbf{x}_k) = \begin{cases} 0, & q \neq r \\ n+1, & q = r' \end{cases} \quad q, r = 1 : 2n+2$$

în care suportul aproximării este constituit din punctele echidistante din intervalul $[0, 2\pi]$

$$\mathbf{x}_k = \frac{2\pi \cdot k}{2n+2} = \frac{k\pi}{n+1}, \quad k = 1 : 2n+2$$

Coeficienții polinomului minimal de aproximare discretă trigonometrică în sensul celor mai mici pătrate rezultă din sistemul diagonal Gram

$$a_0 = \left\langle \mathbf{f}, \frac{1}{\sqrt{2}} \right\rangle = \frac{1}{\sqrt{2}} \cdot \sum_{k=1}^{2n+2} f\left(\frac{k\pi}{n+1}\right)$$

$$b_j = \left\langle \mathbf{f}, \sin j\mathbf{x} \right\rangle = \sum_{k=1}^{2n+2} f\left(\frac{k\pi}{n+1}\right) \sin \frac{k\pi}{n+1} j$$

$$a_j = \left\langle \mathbf{f}, \cos j\mathbf{x} \right\rangle = \sum_{k=1}^{2n+2} f\left(\frac{k\pi}{n+1}\right) \cos \frac{k\pi}{n+1} j, \quad j = 1 : n.$$

Aproximarea discretă Cebâșev în sensul cmpmp

Baza $\frac{1}{\sqrt{2}}, T_1(\mathbf{x}), \dots, T_n(\mathbf{x})$ este ortogonală în raport cu produsul scalar discret

$$\sum_{k=0}^n u_q(\mathbf{x}_k) u_r(\mathbf{x}_k) = \begin{cases} 0, & q \neq r \\ \frac{n+1}{2}, & q = r' \end{cases} \quad q, r = 0 : n$$

Punctele \mathbf{x}_k de pe suportul evaluării produsului scalar sunt rădăcinile polinomului $T_{n+1}(\mathbf{x}_k) = 0$,

$$\mathbf{x}_k = \cos \frac{2k+1}{2n+2} \pi, \quad k = 0 : n$$

Facem substituția

$$\mathbf{x} = \cos \theta \Rightarrow \theta_k = \frac{2k+1}{2n+2} \pi$$

$$\sum_{k=0}^n T_q(\mathbf{x}_k) T_r(\mathbf{x}_k) = \sum_{k=0}^n \cos q\theta_k \cos r\theta_k = \frac{1}{2} \sum_{k=0}^n [\cos(q+r)\theta_k + \cos(q-r)\theta_k]$$

$$p(\mathbf{x}) = \frac{a_0}{\sqrt{2}} + a_1 T_1(\mathbf{x}) + \dots + a_n T_n(\mathbf{x})$$

$$\frac{n+1}{2} a_0 = \langle \mathbf{f}, u_0 \rangle = \frac{1}{\sqrt{2}} \sum_{k=0}^n f_k, \quad a_0 = \frac{\sqrt{2}}{n+1} \sum_{k=0}^n f_k$$

$$\frac{n+1}{2} a_j = \langle \mathbf{f}, u_j \rangle = \sum_{k=0}^n f_k T_j(\mathbf{x}_k), \quad a_j = \frac{2}{n+1} \sum_{k=0}^n f_k T_j(\mathbf{x}_k)$$

Polinoame ortogonale

Un șir de funcții $\{p_i(\mathbf{x})\}_{i \in \mathbb{N}}$ este *ortonormat*, dacă

$$\langle p_i, p_j \rangle = 0, \quad i \neq j$$

$$\|p_i\|_2 = 1$$

Dacă șirul $\{u_i\}$ este liniar independent, atunci există un șir ortonormat $\{v_i\}$ format din combinații liniare de elemente ale lui $\{u_i\}$ astfel încât subspațiul liniar generat de u_0, u_1, \dots, u_i coincide cu subspațiul liniar generat de v_0, v_1, \dots, v_i .

Înlocuind șirul $\{u_i\}$ prin șirul de polinoame $1, \mathbf{x}, \mathbf{x}^2, \dots, \mathbf{x}^n$ se obține un șir de polinoame ortogonale corespunzător șirului $\{w_i\}$ p_0, p_1, \dots, p_n

$$p_0 = 1$$

$$p_i = \mathbf{x}^i - \sum_{j=0}^{i-1} \frac{\langle \mathbf{x}^i, p_j \rangle}{\|p_j\|^2} p_j$$

O familie de polinoame ortogonale se definește în mod unic în raport cu un interval $[a, b]$ și o funcție pondere $w(\mathbf{x})$.

Anumite produse scalare satisfac *relația de simetrie* $\langle \mathbf{x}f, g \rangle = \langle f, \mathbf{x}g \rangle$ situație în care:

$$p_0(\mathbf{x}) = 1, \quad p_1(\mathbf{x}) = \mathbf{x} - \alpha_0$$

$$p_{k+1}(\mathbf{x}) = (\mathbf{x} - \alpha_k) p_k(\mathbf{x}) - \beta_k p_{k-1}(\mathbf{x}), \quad k = 1 : n-1$$

$$\alpha_k = \frac{\langle \mathbf{x} p_k, p_k \rangle}{\|p_k\|^2}, \quad k = 0 : n-1,$$

$$\beta_k = \frac{\|p_k\|^2}{\|p_{k-1}\|^2}, \quad k = 1 : n-1.$$

Pentru un polinom ortonormat

$$p_n(\mathbf{x}) = a_{nn} \mathbf{x}^n + a_{n-1,n} \mathbf{x}^{n-1} + a_{0n}$$

avem relația de recurență

$$\frac{a_{n,n}}{a_{n+1,n+1}} \cdot p_{n+1}(\mathbf{x}) + \left(\frac{a_{n-1,n}}{a_{n,n}} - \frac{a_{n,n+1}}{a_{n+1,n+1}} - \mathbf{x} \right) \cdot p_n(\mathbf{x}) + \frac{a_{n-1,n-1}}{a_{n,n}} \cdot p_{n-1}(\mathbf{x}) = 0$$

dacă polinomul este numai ortogonal, fără a fi ortonormat, atunci relația de recurență este

$$\frac{a_{n,n}}{a_{n+1,n+1}} \cdot p_{n+1}(\mathbf{x}) + \left(\frac{a_{n-1,n}}{a_{n,n}} - \frac{a_{n,n+1}}{a_{n+1,n+1}} - \mathbf{x} \right) \cdot p_n(\mathbf{x}) + \frac{a_{n-1,n-1}}{a_{n,n}} \cdot \frac{\|p_n\|^2}{\|p_{n-1}\|^2} p_{n-1}(\mathbf{x}) = 0$$

Polinoamele ortogonale mai des utilizate *Cebășev, Legendre, Laguerre și Hermite*

Cebășev	$T_{n+1} - 2xT_n + T_{n-1} = 0,$	$T_0 = 1, \quad T_1 = x$
Legendre	$(n+1)L_{n+1} - (2n+1)xL_n + nL_{n-1} = 0,$	$L_0 = 1, \quad L_1 = x$
Laguerre	$G_{n+1} - (2n+1-x)G_n + n^2G_{n-1} = 0,$	$G_0 = 1, \quad G_1 = 1-x$
Hermite	$H_{n+1} - 2xH_n + 2nH_{n-1} = 0,$	$H_0 = 1, \quad H_1 = 2x$


```

function z=Leg(n)
% calcul coeficienti polinom Legendre de grad n
y=[1 0]; %L1(x)=x
if n==0
    z=x;
elseif n==1
    x=1; %L0(x)=1
    z=y;
else
    for k=2:n
        z=[(2*k-1)/k*y 0]-[0 0 (k-1)/k*x];
        x=y;
        y=z;
    end
end
end

```

Proprietăți polinoame ortogonale

1. un polinom ortogonal are rădăcini reale, distincte situate în intervalul $[a, b]$

2. un polinom ortogonal prezintă proprietatea de ortogonalitate în raport cu orice polinom (neortogonal) cu grad mai mic decât el

$\langle p_n, q_k \rangle = 0$, $k=0:n-1$, în particular $q_k = x^k$, unde produsul scalar, prin ponderea w și intervalul $[a, b]$ individualizează un anumit polinom ortogonal.

$$0 = \langle p_n, p_k \rangle = \left\langle p_n, \sum_{j=0}^k a_j x^j \right\rangle = \sum_{j=0}^k a_j \langle p_n, x^j \rangle \text{ de unde } \langle p_n, x^j \rangle = 0 \text{ și}$$

$$\left\langle p_n, \sum_{j=0}^k c_j x^j \right\rangle = \langle p_n, q_k \rangle = 0$$

3. rădăcinile polinomului $p_n(x)$ determină intervale de separare pentru rădăcinile polinomului $p_{n-1}(x)$

Dacă $x_{1n}, x_{2n}, \dots, x_{nn}$ sunt rădăcinile lui $p_n(x)$ și $x_{1,n-1}, x_{2,n-1}, \dots, x_{n-1,n-1}$ - rădăcinile lui $p_{n-1}(x)$, ambele ordonate crescător, atunci

$$\begin{aligned} x_{1n} &< x_{1,n-1}, \\ x_{nn} &> x_{n-1,n-1}, \\ x_{i-1,n-1} &< x_{i,n} < x_{i-1,n}, \quad 1 < i < n. \end{aligned}$$

adică rădăcinile lui $p_n(x)$ se află între rădăcinile lui $p_{n-1}(x)$ pe care le folosesc ca intervale de separare.

Capătul stâng α al intervalului de separare a primei rădăcini $\alpha < x_{1,n} < x_{1,n-1}$, și capătul drept β al intervalului de separare a ultimei rădăcini $x_{n-1,n-1} < x_{n,n} < \beta$ se determină impunând variația semnului polinomului la capetele intervalului de separare a rădăcinii

$$\begin{aligned} p_n(x_{1,n-1}) \cdot p_n(\alpha) &< 0, \\ p_n(x_{n-1,n-1}) \cdot p_n(\beta) &< 0. \end{aligned}$$

O rădăcină separată într-un interval poate fi localizată prin bisecție (înjumătățirea intervalului).

```

function x = Radacini(n, 'f', x)
% Intrări: n = gradul polinomului ortogonal
%f=funcția pt calcul polinom ortogonal

```

```

%x=vectorul celor n rădăcini ale polinomului
%x(1) conține inițial rădăcina polinomului de grad 1
for k = 2 : n
    x(0) = x(1) -h;
    while feval(f,x(1))*feval(f,x(0)) >0
        x(0) = x(0) - h;
    end;
    x(k) = x(k-1) +h;
    while feval(f,x(k-1))*feval(f,x(k)) >0
        x(k) = x(k) + h;
    end
    for i = 1 : k
        a = x(i-1);
        b = x(i);
        do
            y(i) = (a+b)/2;
            if feval(f,a)*feval(f,y(i))> 0
                a = y(i);
            else
                b = y(i);
            end
            while abs(feval(f,y(i)))<e or b-a<e;
        end
    end
    for i = 1 : k
        x(i) = y(i);
    end
end
end

```

4. minimul integralei $\min_{q_n \in \Pi_n} \int_a^b w(x) q_n^2(x) dx$ este realizat de către polinomul ortogonal $p_n(x)$, definit în mod unic de ponderea $w(x)$ și de intervalul $[a, b]$

Descompunem polinomul $q_n(x)$ după baza reprezentată de polinoamele ortogonale

$p_0(x), p_1(x), \dots, p_n(x)$

$$q_n(x) = p_n(x) + \alpha_{n-1} p_{n-1}(x) + \dots + \alpha_0 p_0(x)$$

$$\int_a^b w(x) q_n^2(x) dx = \int_a^b w(x) p_n^2(x) dx + \sum_{i=0}^{n-1} \int_a^b w(x) \alpha_i^2 p_i^2(x) dx$$

Termenii de forma $\int_a^b 2w(x) \alpha_i \alpha_j p_i(x) p_j(x) dx$ dispar, datorită ortogonalității. Se

observă că minimul integralei se obține pentru toți $\alpha_i = 0$, ceea ce conduce la $q_n(x) = p_n(x)$

Polinoamele ortogonale pot fi obținute și folosind *relația lui Rodrigues*

$$p_n(x) = \frac{K_n}{w(x)} \cdot \frac{d^n}{dx^n} G_n(x)$$

în care K_n este o constantă, iar funcția $G_n(x)$, specifică unui anumit polinom ortogonal verifică condițiile

$$G_n(a) = G_n'(a) = G_n''(a) = \dots = G_n^{(n-1)}(a) = 0$$

$$G_n(b) = G_n'(b) = G_n''(b) = \dots = G_n^{(n-1)}(b) = 0$$

Pentru polinoamele ortogonale uzuale, funcția $G_n(x)$ este:

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

Cebâșev ordin 1

Cebâșev ordin 2 $(1 - x^2)^n \sqrt{1 - x^2}$

Legendre $(x^2 - 1)^n$

Laguerre: $x^n e^{-x}$

Hermite: e^{-x^2}

Formula lui Rodrigues, pentru polinoamele ortogonale

Cebâșev ordin 1: $(-1)^n \frac{\sqrt{\pi} \cdot \sqrt{1 - x^2}}{2^n \Gamma\left(n + \frac{1}{2}\right)} \frac{d^n}{dx^n} \frac{(1 - x^2)^n}{\sqrt{1 - x^2}}$

Cebâșev ordin 2: $(-1)^n \frac{(n + 1)\sqrt{\pi}}{2^{n+1} \Gamma\left(n + \frac{3}{2}\right)} \frac{1}{\sqrt{1 - x^2}} \frac{d^n}{dx^n} (1 - x^2)^n \sqrt{1 - x^2}$

Legendre: $(-1)^n \frac{1}{2^n \cdot n!} \cdot \frac{d^n}{dx^n} (1 - x^2)^n$

Laguerre: $\frac{1}{n!} e^x \frac{d^n}{dx^n} (x^n e^{-x})$

Hermite: $(-1)^n e^{-x^2} \frac{d^n}{dx^n} (e^{-x^2})$