

# Sprawozdanie do zadania **P2.03**

Maurycy Borkowski

4.12.2020

## Przedstawienie problemu

W zadaniu mamy przedstawić algorytm konstrukcji wielomianu  $w$  możliwie najniższego stopnia, który dla  $\varepsilon > 0$  spełnia nierówność:

$$\int_0^1 x[f(x) - w(x)]^2 dx < \varepsilon \quad (1)$$

Szukamy więc wielomianu optymalnego  $w^*$  w sensie aproksymacji średnio kwadratowej dla funkcji wagowej  $p(x) = x$ .

Najniższego stopnia żeby spełniony był warunek (1).

Mamy zdefiniowany iloczyn skalarny:

$$\langle f, g \rangle = \int_0^1 p(x)f(x)g(x)dx = \int_0^1 xf(x)g(x)dx \quad (2)$$

Szukany  $w^*$  ma spełniać:

$$\|f - w^*\|^2 = \langle f - w^*, f - w^* \rangle = \int_0^1 x[f(x) - w^*(x)]^2 dx < \varepsilon \quad (3)$$

## Szukanie wielomianu optymalnego

Przypomnijmy potrzebne twierdzenia z wykładu:

Dla dowolnego ciągu wielomianów ortogonalnych  $\{P_k\} \subset C_p[0, 1]$ , wielomian optymalny  $n$ -tego stopnia istnieje i wyraża się jednoznacznie wzorem:

$$w_n^*(x) = \sum_{i=0}^n \frac{\langle f, P_i \rangle}{\langle P_i, P_i \rangle} P_i(x) \quad (4)$$

a  $n$ -ty błąd ma postać:

$$\|f - w^*\| = \sqrt{\|f\|^2 - \sum_{i=0}^n \frac{\langle f, P_i \rangle^2}{\langle P_i, P_i \rangle}} \quad (5)$$

Zwiększanie stopnia wielomianu  $w_n^*$  zwiększa dokładność tj. zmniejsza  $\|f - w_n^*\|$ .

Z powyższych obserwacji, można zaproponować wstępny algorytm szukania  $w^*$

---

```

input:  $\varepsilon, f$ 
 $n \leftarrow 0$ 
 $w^* \leftarrow 0$ 
 $error \leftarrow \infty$ 
while  $error > \varepsilon$  do
   $w^* \leftarrow update\_w(w^*)$ 
   $error \leftarrow get\_error(f, w^*)$ 
end while
return  $w^*$ 

```

---

Zauważmy, że jeżeli  $w_n^*$  spełnia (3) to dla dowolnego  $k > n$   $w_k^*$  również spełnia warunek (3).

Dostępna jest więc optymalizacja powyższego algorytmu polegająca na używaniu wyszukiwania binarnego do wyznaczenia najmniejszego  $n$  zamiast iteracji. My jednak użyjemy zwykłej iteracji z dwóch powodów: stać nas na to obliczeniowo, iteracyjnie łatwiejsze jest wyznaczanie kolejnych wielomianów  $w_n^*$ .

Używając wzoru (4) wyznaczanie  $w^*$  kolejnego stopnia (funkcja  $update\_w(w^*)$ ) sprowadza się do:

$$\begin{aligned}
 w_{n+1}^*(x) &= \sum_{i=0}^{n+1} \frac{\langle f, P_i \rangle}{\langle P_i, P_i \rangle} P_i(x) = \sum_{i=0}^n \frac{\langle f, P_i \rangle}{\langle P_i, P_i \rangle} P_i(x) + \frac{\langle f, P_{n+1} \rangle}{\langle P_{n+1}, P_{n+1} \rangle} P_{n+1}(x) = \\
 &= w_n^*(x) + \frac{\langle f, P_{n+1} \rangle}{\langle P_{n+1}, P_{n+1} \rangle} P_{n+1}(x)
 \end{aligned}$$

Obliczanie nowego błędu (funkcja  $get\_error(f, w^*)$ ) to aplikacja wzoru (5) do nowego wielomianu  $w_n^*$ .

Mamy już więc szkic rozwiązania, pozostało jeszcze kilka podproblemów.

## Wybór $\{P_k\}$

Z twierdzenia Farvarda wiemy, że dowolny ciąg wielomianów spełniający poniższą zależność rekurencyjną jest ciągiem wielomianów ortogonalnych:

$$P_k(x) = (\alpha_k x - \beta_k) P_{k-1}(x) - \gamma_k P_{k-2}(x) \quad (6)$$

Zatem wybór  $\{P_k\}$  sprowadza się do wyznaczenia współczynników:  $\alpha_k, \beta_k, \gamma_k$ . Patrząc na wzór (4), interesuje nas wyliczanie pewnej kombinacji liniowej wielomianów  $P_k$ .

Ten problem tj. obliczanie  $s_n(x) = a_0P_0(x) + a_1P_1(x) + \dots + a_nP_n(x)$  możemy rozwiązać stosując algorytm Clenshaw'a, polega on na:

Obliczamy pomocnicze wartości  $V_k$ :

$$V_k = \begin{cases} a_k + (\alpha_{k+1}x - \beta_{k+1})V_{k+1} - \gamma_{k+2}V_{k+2} & \text{gdy } k \leq n \\ 0 & \text{gdy } k > n \end{cases} \quad (7)$$

wtedy:

$$s_n(x) = \alpha_0 V_0 \quad (8)$$

Algorytm Clenshaw'a jest mocnym ułatwieniem obliczeniowym dla skomplikowanych funkcji  $P_k$ , ale za to dla łatwych do wyznaczenia współczynników  $\alpha_k, \beta_k, \gamma_k$ .

Dla ułatwienia obliczeń użyjemy ciągu wielomianów Czebyszewa z rekurencyjną definicją:

$$T_k = \begin{cases} 2xT_{k-1}(x) - T_{k-2}(x) & \text{gdy } k > 1 \\ x & \text{gdy } k = 1 \\ 1 & \text{gdy } k = 0 \end{cases} \quad (9)$$

Czyli współczynników:

$$\alpha_k = 2, \beta_k = 0, \gamma_k = 1 \quad (10)$$

**Obliczanie  $\langle f, g \rangle$**

**Implementacja**

**Wyniki i interpretacja**

**Podsumowanie**