## NUM8

#### Mikołaj Kowalski

## 1 Wstep

Celem niniejszego sprawozdania jest analiza i implementacja metody aproksymacji funkcji wielomianowej w postaci:

$$F(x) = \sum_{j=1}^{m} a_j \phi_j(x), \tag{1}$$

gdzie  $m \geq 3$ , a  $\phi_j(x)$  to zadane funkcje bazowe. Funkcja aproksymowana jest na podstawie danych zaburzonych generowanych dla ustalonego zestawu parametrów  $a_j$  oraz losowego zaburzenia  $\delta y_i$ . W pracy wykorzystano metode najmniejszych kwadratów do wyznaczenia współczynników  $a_j$ , które najlepiej opisuja dane zaburzone.

Niniejsze sprawozdanie zawiera wyniki przeprowadzonych eksperymentów oraz analize ich wpływu na jakość otrzymanych wyników.

## 2 Analiza problemu

Rozważono trzy różne funkcje F(x), które sa modelowane jako kombinacje liniowe funkcji bazowych:

$$F(x) = 3\sin(2x) + 2x^3 - e^x,$$
  

$$F(x) = 2\cos(3x) + 4x^3 + 5x,$$
  

$$F(x) = 7\sqrt{x^3} + 3\tan(x^5) + 9x^2.$$

Dla ustalonego zestawu współczynników  $a_j$ , generowane sa punkty  $\{x_i, y_i\}$ , gdzie  $y_i = F(x_i) + \delta y_i$ , a zaburzenia  $\delta y_i$  pochodza z rozkładu normalnego. Celem aproksymacji jest wyznaczenie współczynników  $a_j$  minimalizujacych bład w sensie metody najmniejszych kwadratów.

## 3 Sposób rozwiazania

## 3.1 Generowanie danych

Dane eksperymentalne zostały wygenerowane poprzez dyskretyzacje przedziału [0, 2] na n punktów  $x_i$ , dla których obliczono wartości  $y_i$  na podstawie wybranej funkcji F(x) z uwzglednieniem zaburzenia  $\delta y_i$ . Zaburzenia  $\delta y_i$  zostały wylosowane z rozkładu normalnego, gdzie  $\sigma$  jest parametrem kontrolujacym poziom szumu.

Eksperymenty przeprowadzono dla różnych wartości n oraz  $\sigma$ , co umożliwiło analize wpływu liczby punktów pomiarowych oraz poziomu szumu na jakość aproksymacji.

### 3.2 Metoda najmniejszych kwadratów

Metoda najmniejszych kwadratów minimalizuje sume kwadratów różnic miedzy wartościami obserwowanymi a modelowymi. Problem ten można zapisać w postaci:

$$\mathbf{a} = (\mathbf{A}^T \mathbf{A})^{-1} \mathbf{A}^T \mathbf{y},\tag{2}$$

gdzie A to macierz funkcji bazowych, a y to wektor obserwacji.

Rozwiazanie zostało zaimplementowane przy użyciu dekompozycji SVD (ang. Singular Value Decomposition), co zapewnia stabilność numeryczna w przypadku źle uwarunkowanych macierzy. Wyznaczone współczynniki  $a_j$  posłużyły do rekonstrukcji funkcji aproksymowanej oraz jej porównania z rzeczywistymi wartościami F(x).

# 4 Analiza wyników

Eksperymenty przeprowadzono dla różnych wartości parametrów n oraz  $\sigma$ . Poniżej przedstawiono kluczowe obserwacje:

- Wpływ szumu ( $\sigma$ ): Dla małych wartości  $\sigma$ , aproksymowana funkcja F(x) bardzo dobrze odwzorowuje dane rzeczywiste. W miare wzrostu  $\sigma$ , bład aproksymacji rośnie, a wyznaczone współczynniki  $a_j$  zaczynaja odbiegać od wartości rzeczywistych.
- Wpływ liczby punktów (n): Mała liczba punktów skutkuje mniejsza dokładnościa rekonstrukcji funkcji. Wieksza liczba punktów poprawia dokładność, ale jednocześnie zwieksza koszt obliczeniowy.

## 4.1 Porównanie wyników

Poniżej zaprezentowano przykłady rzeczywistych i wyznaczonych współczynników  $a_j$  dla wybranych funkcji:

- $F(x) = 3\sin(2x) + 2x^3 e^x$ : Rzeczywiste: [3, 2, -1], Wyznaczone: [2.89266229, 1.95386607, -0.99953842].
- $F(x) = 2\cos(3x) + 4x^3 + 5x$ : **Rzeczywiste:** [2, 4, 5], **Wyznaczone:** [1.9417414, 4.00711931, 4.88646084].
- $F(x) = 7\sqrt{x^3} + 3\tan(x^5) + 9x^2$ : Rzeczywiste: [7, 3, 9], Wyznaczone: [7.237232, 2.97936677, 8.84020371].

## 4.2 Wizualizacja wyników

Poniżej przedstawiono wykresy porównujace funkcje rzeczywiste, dane zaburzone oraz aproksymowane dla każdej z rozważanych funkcji:

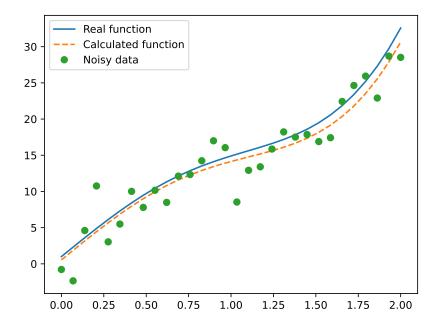


Figure 1: Aproksymacja dla  $F(x) = 3\sin(2x) + 2x^3 - e^x$ .

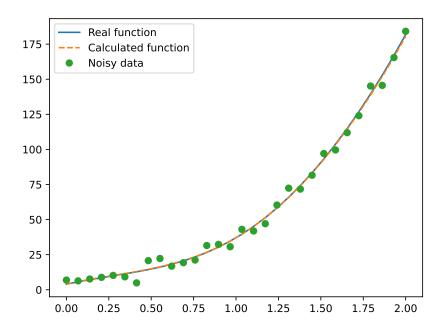


Figure 2: Aproksymacja dla  $F(x) = 2\cos(3x) + 4x^3 + 5x$ .

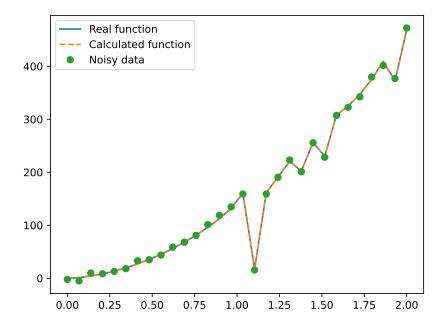


Figure 3: Aproksymacja dla  $F(x) = 7\sqrt{x^3} + 3\tan(x^5) + 9x^2$ .

## 5 Podsumowanie

Przeprowadzone eksperymenty potwierdziły skuteczność metody najmniejszych kwadratów w aproksymacji funkcji wielomianowych. Wyniki wskazuja, że:

- Dokładność aproksymacji zależy od poziomu szumu  $(\sigma)$  w danych oraz liczby punktów (n).
- Dekompozycja SVD zapewnia stabilność numeryczna nawet dla źle uwarunkowanych macierzy.
- $\bullet$  Przy optymalnym doborze ni  $\sigma,$  wyznaczone współczynniki  $a_j$ sa bardzo bliskie wartościom rzeczywistym.