Laboratorium nr 7 - Aproksymacja

Rozpatrywać będziemy zbiór punktów $(x_1, y_1), (x_2, y_2), \ldots, (x_n, y_n)$ (są to np. dane eksperymentalne). Niech będzie dana funkcja aproksymacyjna (dopasowująca) $F(x, p_0, p_1, \ldots, p_k)$ z nieznanymi parametrami p_0, p_1, \ldots, p_k . Za pomocą metody najmniejszych kwadratów dobieramy współczynniki funkcji F w taki sposób, aby

$$\sum_{i=1}^{n} \left[F(x_i, p_0, p_1, \dots, p_k) - y_i \right]^2 = \min$$
 (1)

1 Aproksymacja liniowa funkcji jednej zmiennej

Rozważana jest funkcja liniowa

$$y = p_0 + p_1 x. (2)$$

Kryterium najmniejszych kwadratów przyjmuje w tym przypadku postać

$$S(p_0, p_1) = \sum_{i=1}^{n} (p_0 + p_1 x_i - y_i)^2 = \min$$
(3)

Aby wyznaczyć wartości współczynników p_0, p_1 należy rozwiązać układ równań

$$\begin{bmatrix} n & \sum_{i=1}^{n} x_i \\ \sum_{i=1}^{n} x_i & \sum_{i=1}^{n} x_i^2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} p_0 \\ p_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sum_{i=1}^{n} y_i \\ \sum_{i=1}^{n} x_i y_i \end{bmatrix}$$
(4)

2 Aproksymacja funkcji jednej zmiennej za pomocą funkcji kwadratowej

Rozważana jest funkcja kwadratowa

$$y = p_0 + p_1 x + p_2 x^2. (5)$$

Kryterium najmniejszych kwadratów przyjmuje w tym przypadku postać

$$S(p_0, p_1, p_2) = \sum_{i=1}^{n} (p_0 + p_1 x_i + p_2 x_i^2 - y_i)^2 = \min$$
 (6)

Aby wyznaczyć wartości współczynników p_0, p_1, p_2 należy rozwiązać układ równań

$$\begin{bmatrix} n & \sum_{i=1}^{n} x_{i} & \sum_{i=1}^{n} x_{i}^{2} \\ \sum_{i=1}^{n} x_{i} & \sum_{i=1}^{n} x_{i}^{2} & \sum_{i=1}^{n} x_{i}^{3} \\ \sum_{i=1}^{n} x_{i}^{2} & \sum_{i=1}^{n} x_{i}^{3} & \sum_{i=1}^{n} x_{i}^{4} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} p_{0} \\ p_{1} \\ p_{2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sum_{i=1}^{n} y_{i} \\ \sum_{i=1}^{n} x_{i}y_{i} \\ \sum_{i=1}^{n} x_{i}^{2}y_{i} \end{bmatrix}$$
(7)

- 3 Ocena jakości aproksymacji
- 3.1 Wariancja resztowa (wariancja składnika resztowego)

$$s^{2} = \frac{1}{n-p} \sum_{i=1}^{n} (y_{i} - F(x_{i}))^{2} = \frac{1}{n-p} \sum_{i=1}^{n} \varepsilon_{i}^{2}$$
 (8)

 y_i – wartość eksperymentalna (rzeczywista, zaobserwowana) w punkcie \boldsymbol{x}_i

 $F\left(x_{i}\right)$ – wartość przewidywana przez funkcję aproksymacyjną (wartość teoretyczna) w punkcie x_{i}

 ε_i^2 - reszta (błąd aproksymacji) dla punktu x_i

n – liczba punktów (danych eksperymentalnych)

p – liczba dopasowanych parametrów funkcji aproksymacyjnej (dla funkcji liniowej p=2, dla funkcji kwadratowej p=3)

3.2 Odchylenie standardowe reszt (odchylenie standardowe składnika resztowego)

$$s = \sqrt{\frac{1}{n-p} \sum_{i=1}^{n} (y_i - F(x_i))^2} = \sqrt{\frac{1}{n-p} \sum_{i=1}^{n} \varepsilon_i^2}$$
 (9)

3.3 MSE (mean squared error, błąd średniokwadratowy, średni błąd kwadratowy)

$$MSE = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} (y_i - F(x_i))^2$$
 (10)

3.4 RMSE (root mean square error)

$$RMSE = \sqrt{MSE} = \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} (y_i - F(x_i))^2}$$
 (11)

3.5 MAE (mean absolute error, błąd bezwzględny)

$$MAE = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} |y_i - F(x_i)|$$
 (12)

3.6 Współczynnik determinacji R^2 (dla aproksymacji liniowej)

$$R^{2} = 1 - \frac{\sum_{i=1}^{n} (y_{i} - F(x_{i}))^{2}}{\sum_{i=1}^{n} (y_{i} - \bar{y})^{2}}$$
(13)

gdzie \bar{y} to średnia z wartości obserwowanych y_i

$$\bar{y} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} y_i \tag{14}$$