

## 4. Aproksymacja

### Wprowadzenie (4.1)

Aproksymacja oznacza przybliżanie funkcji  $y = f(x)$  za pomocą „prostszej”, należącej do określonej klasy funkcji  $y = F(x)$

*Przyczyny stosowania aproksymacji:*

- funkcja **aproksymowana**  $y = f(x)$  wyrażona jest za pomocą skomplikowanej, niepraktycznej zależności analitycznej,
- znany jest tylko skończony zbiór wartości funkcji  $y = f(x)$ , np. odczytanych w trakcie pomiaru.

Funkcji **aproksymującej (przybliżającej)**  $y = F(x)$  poszukuje się zwykle w określonej rodzinie funkcji np. wśród wielomianów.

Przybliżanie jednej funkcji przez inną powoduje pojawianie się błędów, zwanych **błędami aproksymacji (przybliżenia)**.

## Wprowadzenie (4.1)

W zależności od sposobu mierzenia błędu aproksymacji rozróżnia się dwa rodzaje:

- aproksymację jednostajną
- aproksymację średniokwadratową

### Aproksymacja jednostajna (4.1.1)

Zakłada się, że funkcje  $y = f(x)$  oraz  $y = F(x)$  są określone i ciągłe w przedziale  $[a; b]$ . Błąd aproksymacji jest mierzony za pomocą *normy Czebyszewa*

$$\|f - F\| = \sup_{a \leq x \leq b} \|f(x) - F(x)\|.$$

### Aproksymacja średniokwadratowa (4.1.2)

Wyróżnia się dwa przypadki:

- *aproksymacja ciągła* - funkcja  $y = f(x)$  jest określona i ciągła w przedziale  $[a; b]$ . Błąd aproksymacji wyraża zależność

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

gdzie  $y = w(x)$  to nieujemna, rzeczywista *funkcja wagowa*.

## Wprowadzenie (4.1)

### Aproksymacja średniokwadratowa (4.1.2)

- *aproksymacja dyskretna* - funkcja  $y = f(x)$  jest funkcją dyskretną tzn. Jej znane wartości można przedstawić za pomocą tabeli.

**Tabela 4.1.** Znane wartości funkcji dyskretnej

$x_i$	$x_0$	$x_1$	...	$x_n$
$y_i = f(x_i)$	$y_0$	$y_1$	...	$y_n$

Błąd aproksymacji wyraża zależność

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

Funkcję aproksymującą wybiera się najczęściej w postaci wielomianu uogólnionego

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

w którym funkcje  $\varphi_0(x), \varphi_1(x), \dots, \varphi_m(x)$  są wybranymi a priori funkcjami bazowymi  $m+1$  wymiarowej przestrzeni liniowej. W takim przypadku zadanie aproksymacji sprowadza się do określenia współczynników  $a_0, a_1, \dots, a_m$ .

## Wprowadzenie (4.1)

### Aproksymacja średniokwadratowa cd. (4.1.2)

W charakterze funkcji bazowych wybiera się najczęściej

- jednomiany  $1, x, x^2, \dots, x^m$  (baza jednomianów), gdyż zgodnie z *twierdzeniem Weierstrassa*, dla każdej funkcji  $y = f(x)$  określonej i ciągłej na domkniętym i ograniczonym odcinku  $[a; b]$  istnieje taki wielomian  $W_m = a_0 + a_1 x + a_2 x^2 + \dots, a_m x^m$ , który przybliża jednostajnie funkcję  $y = f(x)$  na odcinku  $[a; b]$ .
- funkcje trygonometryczne  $1, \cos x, \sin x, \cos 2x, \sin 2x, \dots, \cos mx, \sin mx$  (baza trygonometryczna), gdyż zgodnie z *twierdzeniem Weierstrassa*, dla każdej funkcji  $y = f(x)$  określonej i ciągłej na  $R$  oraz okresowej o okresie  $2\pi$  istnieje taki wielomian trygonometryczny

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

który przybliża jednostajnie funkcję  $y = f(x)$ .

## Aproksymacja średniokwadratowa dyskretna (4.2)

Zakłada się, że znane wartości funkcji aproksymowanej  $y = f(x)$  zostały zestawione w tabeli 4.1. Funkcja  $y = f(x)$  będzie aproksymowana wielomianem uogólnionym  $F(x) = a_0 \varphi_0(x) + a_1 \varphi_1(x) + \dots + a_m \varphi_m(x)$ . Błąd aproksymacji jest obliczany z wzoru

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

Zadaniem aproksymacji średniokwadratowej dyskretnej jest wyznaczenie takich współczynników  $a_0, a_1, a_2, \dots, a_m$  wielomianu  $F(x)$ , przy których błąd aproksymacji  $\|f - F\|$  jest najmniejszy. Zagadnienie to można rozwiązać stosując metodę najmniejszych kwadratów. W tym celu odległość  $\|f - F\|$  rozpatruje się jako funkcję  $m + 1$  zmiennych niezależnych  $a_0, a_1, a_2, \dots, a_m$ :

$$D_m(a_0, a_1, \dots, a_m) = \|f - F\| = \sum_{i=0}^n w(x_i) \left[ y_i - \sum_{k=0}^m a_k \varphi_k(x_i) \right]^2.$$

Korzystając z warunku koniecznego istnienia minimum funkcji wielu zmiennych

$$\frac{\partial D_m(a_0, a_1, \dots, a_m)}{\partial a_j} = \sum_{i=0}^n 2 \cdot w(x_i) \left[ y_i - \sum_{k=0}^m a_k \varphi_k(x_i) \right] \varphi_j(x_i) = 0$$

*dla  $j = 0, 1, \dots, m$ .*

## Aproksymacja średniokwadratowa dyskretna cd. (4.2)

Po uporządkowaniu składników względem  $a_k$ ,  $k=0,1,\dots,m$  otrzymuje się

$$\sum_{k=0}^m \left( \sum_{i=0}^n w(x_i) \varphi_k(x_i) \varphi_j(x_i) \right) a_k = \sum_{i=0}^n w(x_i) \varphi_j(x_i) y_i \quad \text{dla } j=0,1,\dots,m.$$

Oznaczając przez (iloczyn skalarny)

$$(\varphi_j, \varphi_k) = \sum_{i=0}^n w(x_i) \varphi_j(x_i) \varphi_k(x_i) \quad \text{dla } j,k=0,1,\dots,m,$$

$$(\varphi_j, f) = \sum_{i=0}^n w(x_i) \varphi_j(x_i) f(x_i) \quad \text{dla } j=0,1,\dots,m,$$

sprowadza się zagadnienie znalezienia optymalnych współczynników  $a_k$ ,  $k=0,1,\dots,m$  do rozwiązania układu równań liniowych:

$$(\varphi_0, \varphi_0)a_0 + (\varphi_0, \varphi_1)a_1 + \dots + (\varphi_0, \varphi_m)a_m = (\varphi_0, f),$$

$$(\varphi_1, \varphi_0)a_0 + (\varphi_1, \varphi_1)a_1 + \dots + (\varphi_1, \varphi_m)a_m = (\varphi_1, f),$$

.....,

$$(\varphi_m, \varphi_0)a_0 + (\varphi_m, \varphi_1)a_1 + \dots + (\varphi_m, \varphi_m)a_m = (\varphi_m, f),$$

noszącego nazwę *układu normalnego (układu równań normalnych)*.

### Aproksymacja średniokw. dyskretna za pomocą wielomianów (4.3)

Jeśli w charakterze funkcji bazowych przyjmie się ciąg jednomianów  $1, x, x^2, \dots, x^m$ , funkcja aproksymująca przybierze postać wielomianu

$$F(x) = a_0 + a_1x + a_2x^2 + \dots + a_mx^m$$

a układ normalny będzie równy

$$\begin{aligned} s_0 a_0 + s_1 a_1 + \dots + s_m a_m &= t_0, \\ s_1 a_0 + s_2 a_1 + \dots + s_{m+1} a_m &= t_1, \\ &\dots, \\ s_m a_0 + s_{m+1} a_1 + \dots + s_{2m} a_m &= t_m, \end{aligned}$$

gdzie:

$$s_k = \sum_{i=0}^n x_i^k \quad dla \quad k=0,1,\dots,$$

$$t_k = \sum_{i=0}^n y_i x_i^k \quad dla \quad k=0,1,\dots$$

Można wykazać, że jeżeli argumenty  $x_0, x_1, x_2, \dots, x_n$  są różne i  $m \leq n$ , wyznacznik układu normalnego jest różny od zera — układ ma jednoznaczne rozwiązanie. Rozwiązując powyższy układ wyznacza się współczynniki  $a_0, a_1, a_2, \dots, a_m$ .

## Aproksymacja średniokw. dyskretna za pomocą wielomianów cd. (4.3)

**Przykład:** W poniższej tabeli zostały odnotowane wyniki przeprowadzonego doświadczenia

$x_i$	0,00	0,50	1,00	1,50	2,00	2,50	3,00	3,50
$y_i = f(x_i)$	1,02	0,62	0,50	0,60	0,98	1,55	3,12	5,08

Przeprowadzający doświadczenie stwierdził, że badana funkcja jest zbliżona do funkcji kwadratowej oraz wartość  $f(2,5)$  jest obarczona zbyt dużym błędem. Wyznaczyć wartość funkcji  $y = f(x)$  dla  $x = 2,5$ .

**Rozwiązanie:** Ponieważ wartość funkcji  $f(2,5) = 1,55$  jest obarczona błędem grubym, nie będzie uwzględniana w obliczeniach. Zostaną one oparte na następującej funkcji tabelarycznej:

$x_i$	0,00	0,50	1,00	1,50	2,00	3,00	3,50
$y_i = g(x_i)$	1,02	0,62	0,50	0,60	0,98	3,12	5,08

Zgodnie z uwagą poczynioną przez przeprowadzającego eksperyment funkcja będzie przybliżana parabolą  $F_2(x) = a_0 + a_1 x + a_2 x^2$ . Współczynniki  $a_0, a_1, a_2$  zostaną wyznaczone poprzez rozwiązanie układu równań liniowych

$$s_0 a_0 + s_1 a_1 + s_2 a_2 = t_0,$$

$$s_1 a_0 + s_2 a_1 + s_3 a_2 = t_1,$$

$$s_2 a_0 + s_3 a_1 + s_4 a_2 = t_2.$$



### Aproksymacja średniokw. dyskretna za pomocą wielomianów cd. (4.3)

W tabeli poniżej zestawiono obliczenia prowadzące do wyznaczenia współczynników  $s_i$  i  $t_i$ ,  $i=0,1,2$ .

**Tabela 4.3.** Proces obliczania współczynników  $s_i$  i  $t_i$ .

$x$	$g(x)$	$x_i^0$	$x_i^1$	$x_i^2$	$x_i^3$	$x_i^4$	$y_i x_i^0$	$y_i x_i^1$	$y_i x_i^2$
0,0	1,02	1,000	0,000	0,000	0,000	0,000	1,020	0,000	0,000
0,5	0,62	1,000	0,500	0,250	0,125	0,063	0,620	0,310	0,155
1,0	0,50	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	0,500	0,500	0,500
1,5	0,60	1,000	1,500	2,250	3,375	5,063	0,600	0,900	1,350
2,0	0,98	1,000	2,000	4,000	8,000	16,000	0,980	1,960	3,920
3,0	3,12	1,000	3,000	9,000	27,000	81,000	3,120	9,360	28,080
3,5	5,08	1,000	3,500	12,250	42,875	150,063	5,080	17,780	62,230
		$s_0$	$s_1$	$s_2$	$s_3$	$s_4$	$t_0$	$t_1$	$t_2$
		7,000	11,500	28,750	82,375	253,188	11,920	30,810	96,235

### Aproksymacja średniokw. dyskretna za pomocą wielomianów cd. (4.3)

Rozwiązując układ równań

$$\begin{bmatrix} 7,000 & 11,500 & 28,750 \\ 11,500 & 28,750 & 82,375 \\ 28,750 & 82,375 & 253,188 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 11,920 \\ 30,810 \\ 96,235 \end{bmatrix}$$

Otrzymuje się:  $a_0 = 1,124$ ,  $a_1 = -1,495$ ,  $a_2 = 0,739$ .

Wielomian aproksymacyjny  $F_2(x)$  ma postać

$$F_2(x) = 1,124 - 1,495x + 0,739x^2.$$

Rozwiązanie zadania otrzyma się podstawiając  $x = 2,5$

$$F_2(2,5) = 1,124 - 1,495 \cdot 2,5 + 0,739 \cdot 2,5^2 = 2,0.$$

## Aproksymacja średniokw. dyskretna wielomianami ortogonalnymi (4.4)

Układ wielomianów  $\varphi_0(x), \varphi_1(x), \dots, \varphi_m(x)$  nazywany jest układem ortogonalnym z funkcją wagową  $y = w(x)$  na zbiorze  $X = \{x_0, x_1, \dots, x_n\}$  wtedy i tylko wtedy gdy

$$(\varphi_j, \varphi_k) = \sum_{i=0}^n w(x_i) \varphi_j(x_i) \varphi_k(x_i) \begin{cases} = 0 & \text{dla } j \neq k, \\ > 0 & \text{dla } j = k. \end{cases}$$

Układ ortogonalny wielomianów jest układem funkcji liniowo niezależnych. Można zatem układ taki potraktować jako bazę pewnej podprzestrzeni funkcyjnej i aproksymować funkcję  $y = f(x)$  za pomocą liniowej kombinacji wielomianów tej bazy. W przypadku, gdy funkcje bazowe tworzą układ ortogonalny, tzn.  $(\varphi_j, \varphi_k) = 0$  dla  $j, k = 0, 1, \dots, m; j \neq k$  układ równań normalnych przyjmuje postać

$$\begin{aligned} (\varphi_0, \varphi_0) a_0 &= (\varphi_0, f), \\ (\varphi_1, \varphi_1) a_1 &= (\varphi_1, f), \\ &\dots, \\ (\varphi_m, \varphi_m) a_m &= (\varphi_m, f). \end{aligned}$$

## Aproksymacja średniokw. dyskretna wielomianami ortogonalnymi cd. (4.4)

Rozwiązanie powyższego układu równań określają wzory

$$a_j = \frac{(\varphi_j, f)}{(\varphi_j, \varphi_j)} = \frac{\sum_{i=0}^n w(x_i) \varphi_j(x_i) f(x_i)}{\sum_{i=0}^n w(x_i) \varphi_j^2(x_i)} \quad \text{dla } j=0, 1, \dots, m.$$

Błąd aproksymacji można wyznaczyć korzystając z zależności

$$D_m^{min} = \|f - F\|^2 = \sum_{i=0}^n w(x_i) f^2(x_i) - \sum_{k=0}^m \frac{\left( \sum_{i=0}^n w(x_i) \varphi_k(x_i) f(x_i) \right)^2}{\sum_{i=0}^n w(x_i) \varphi_k^2(x_i)}.$$

Jak można zauważyć:  $D_0^{min} \geq D_1^{min} \geq D_2^{min} \geq \dots$ , co oznacza, że odchylenie średniokwadratowe maleje monotonicznie wraz ze wzrostem stopnia wielomianu aproksymującego.

## Aproksymacja średniokw. dyskretna wielomianami ortogonalnymi cd. (4.4)

Układ wielomianów ortogonalnych  $p_0, p_1, p_2, \dots, p_m$  można otrzymać np. ortogonalizując ciąg jednomianów  $x^0, x^1, x^2, \dots, x^m$  za pomocą metody *Gram-Schmidta*:

$$p_0 = x^0 = 1, \quad p_i = x^i - \sum_{k=0}^{i-1} \frac{(x^i, p_k)}{(p_k, p_k)} p_k, \quad i = 1, \dots, m.$$

Można pokazać, że wielomiany ortogonalne spełniają prostą zależność rekurencyjną tzw. regułę trójcłonową, która po uproszczeniach przyjmuje postać:

$$p_{-1}(x) = 0, \quad p_0(x) = 1, \quad p_{k+1}(x) = (x - \alpha_{k+1}) p_k(x) - \beta_k p_{k-1}(x), \quad k = 0, 1, \dots,$$

gdzie  $\beta_0$  dowolne oraz

$$\beta_k = \frac{\sum_{i=0}^n p_k^2(x_i)}{\sum_{i=0}^n p_{k-1}^2(x_i)} \quad k = 1, 2, \dots, \quad \alpha_{k+1} = \frac{\sum_{i=0}^n x_i p_k^2(x_i)}{\sum_{i=0}^n p_k^2(x_i)} \quad k = 0, 1, \dots,$$

Wielomiany  $p_0, p_1, p_2, \dots, p_m$  tworzą na zbiorze  $X = \{x_0, x_1, x_2, \dots, x_n\}$  układ ortogonalny z funkcją wagową  $y = w(x) \equiv 1$ .

Funkcję  $y = f(x)$  można teraz przybliżać za pomocą wielomianu

$$F(x) = a_0 p_0(x) + a_1 p_1(x) + \dots + a_m p_m(x).$$

## Aproksymacja średniokw. dyskretna wielomianami ortonormalnymi (4.5)

Układ wielomianów  $\varphi_0(x), \varphi_1(x), \dots, \varphi_m(x)$  nazywany jest układem ortonormalnym z funkcją wagową  $y = w(x) \equiv 1$  na zbiorze  $X = \{x_0, x_1, \dots, x_n\}$  wtedy i tylko wtedy gdy

$$(\varphi_j, \varphi_k) = \sum_{i=0}^n w(x_i) \varphi_j(x_i) \varphi_k(x_i) = \sum_{i=0}^n \varphi_j(x_i) \varphi_k(x_i) \begin{cases} = 0 & \text{dla } j \neq k, \\ = 1 & \text{dla } j = k. \end{cases}$$

Układ równań normalnych redukuje się równocześnie do zestawu równań pozwalających na bezpośrednie wyznaczenie wektora parametrów  $a_0, a_1, a_2, \dots, a_m$ .

$$\begin{aligned} a_0 &= (\varphi_0, f) = \sum_{i=0}^n \varphi_0(x_i) f(x_i), \\ a_1 &= (\varphi_1, f) = \sum_{i=0}^n \varphi_1(x_i) f(x_i), \\ &\dots\dots\dots, \\ a_m &= (\varphi_m, f) = \sum_{i=0}^n \varphi_m(x_i) f(x_i). \end{aligned}$$

## **Aproksymacja średniokw. dyskretna wielom. ortonormalnymi cd. (4.5)**

### **Aproksymacja za pomocą wielomianów Grama (4.5.1):**

Zakłada się, że węzły funkcji aproksymowanej, oznaczone przez  $u_0, u_1, \dots, u_n$ , są punktami podziału odcinka  $[-1; 1]$  na  $n$  równych części tj.:

$$u_i = \frac{2i}{n} - 1, \quad i=0, 1, \dots, n.$$

W punktach tych funkcja aproksymowana  $f(x)$  przyjmuje wartości:

$$y_i = f(u_i), \quad i=0, 1, \dots, n.$$

Wielomiany Grama są określone zależnościami rekurencyjnymi:

$$G_{-1}(u) = 0, \quad G_0(u) = \alpha_0 = \frac{1}{\sqrt{(n+1)}},$$

$$G_k(u) = \alpha_k \cdot u \cdot G_{k-1}(u) - \gamma_k G_{k-2}(u) \quad \text{dla} \quad k=1, 2, \dots, n-1,$$

$$\alpha_k = \frac{n}{k} \sqrt{\frac{4k^2 - 1}{(n+1)^2 - k^2}} \quad \text{dla} \quad k=1, 2, \dots, n-1,$$

$$\gamma_1 \text{ jest dowolne,} \quad \gamma_k = \frac{\alpha_k}{\alpha_{k-1}} \quad \text{dla} \quad k=1, 2, \dots, n-1.$$

## Aproksymacja średniokw. dyskretna wielom. ortonormalnymi cd. (4.5)

### Aproksymacja za pomocą wielomianów Grama cd. (4.5.1):

Wielomiany Grama  $G_k(u)=0, \quad k=0, 1, \dots, n-1$ , tworzą układ ortonormalny na zbiorze:

$$X=\{u_0, u_1, \dots, u_n\}=\left\{-1, \frac{2}{n}-1, \frac{4}{n}-1, \dots, 1\right\}$$

z funkcją wagową  $y=w(x)\equiv 1$ . Funkcję  $y=f(x)$  na odcinku  $[-1; 1]$  można przybliżać stosując wielomian:

$$Q_m(u)=a_0 G_0(u)+a_1 G_1(u)+\dots+a_m G_m(u) \quad \text{dla} \quad m \leq n-1.$$

**Przykład:** Dokonać aproksymacji danych pomiarowych zamieszczonych w poniższej tabeli za pomocą wielomianu aproksymacyjnego rzędu  $m=2$  zbudowanego z wielomianów Grama.

$$Q_2(u)=a_0 G_0(u)+a_1 G_1(u)+a_2 G_2(u).$$

$x_i$	1,000	1,250	1,500	1,750	2,000	2,250	2,500
$f(x_i)$	-1,833	-0,010	1,130	1,501	1,123	0,010	-1,931

Stosując wielomian  $Q_2(u)$  oszacować wartość funkcji  $f(x)$  dla  $x=2,125$ .



## Aproksymacja średniokw. dyskretna wielom. ortonormalnymi cd. (4.5)

Aproksymacja za pomocą wielomianów Grama cd. (4.5.1):

**Rozwiązanie:** Do rozwiązania powyższego zadania można użyć wielomianów Grama, ponieważ węzły są rozmieszczone równomiernie -  $h=0,25$  oraz  $n=6$ . W pierwszej kolejności należy przekształcić przedział zmienności funkcji  $f(x)$  równy  $[1,0; 2,5]$  na odcinek  $[-1; 1]$ , w którym to przedziale wielomiany Grama  $G_i(u)$ ,  $i=0,1,\dots$ , są ortogonalne. Przekształcenia proste i odwrotne wyrażają zależności:

$$u = \frac{4}{3}x - \frac{7}{3}, \quad x = \frac{3}{4}u + \frac{7}{4}.$$

gdzie:  $1,0 \leq x \leq 2,5$  oraz  $-1 \leq u \leq 1$ . Wielomian aproksymacyjny

$$Q_2(u) = a_0 G_0(u) + a_1 G_1(u) + a_2 G_2(u).$$

przyjmuje postać:

$$Q_2(x) = a_0 G_0\left(\frac{4}{3}x - \frac{7}{3}\right) + a_1 G_1\left(\frac{4}{3}x - \frac{7}{3}\right) + a_2 G_2\left(\frac{4}{3}x - \frac{7}{3}\right) = a_0 G'_0(x) + a_1 G'_1(x) + a_2 G'_2(x).$$

Aby skonstruować wielomiany Grama  $G_0(u)$ ,  $G_1(u)$ ,  $G_2(u)$ , konieczne jest wyznaczenie wartości zmiennych pomocniczych:  $\alpha_0, \alpha_1, \alpha_2, \gamma_2$ , przy czym przyjmuje się, że  $G_{-1}(u) = 0$  oraz  $\gamma_1$  jest dowolne.

## Aproksymacja średniokw. dyskretna wielom. ortonormalnymi cd. (4.5)

Aproksymacja za pomocą wielomianów Grama cd. (4.5.1):

**Rozwiązanie cd.:**

$$G'_0(x) = G_0(u) = \alpha_0 = \frac{1}{\sqrt{(n+1)}} = \frac{1}{\sqrt{(6+1)}} = 0,378, \quad \alpha_1 = \frac{6}{1} \sqrt{\frac{4 \cdot 1^2 - 1}{(6+1)^2 - 1^2}} = 1,500,$$

$$\alpha_2 = \frac{6}{2} \sqrt{\frac{4 \cdot 2^2 - 1}{(6+1)^2 - 2^2}} = 1,7321, \quad \gamma_2 = \frac{\alpha_2}{\alpha_1} = 1,1547.$$

Wielomiany  $G_1(u)$  oraz  $G_2(u)$  wyznacza się rekurencyjnie otrzymując zależności:

$$G_1(u) = \alpha_0 \alpha_1(u) \rightarrow G'_1(x) = \alpha_0 \alpha_1 \left( \frac{4}{3}x - \frac{7}{3} \right) = 0,7559x - 1,3229,$$

$$G_2(u) = \alpha_0 \alpha_1 \alpha_2(u)^2 - \alpha_0 \gamma_2 \rightarrow G'_2(x) = \alpha_0 \alpha_1 \alpha_2 \left( \frac{4}{3}x - \frac{7}{3} \right)^2 - \alpha_0 \gamma_2 \\ = 1,7457x^2 - 6,1101x + 4,9099.$$

Współczynniki wagowe  $a_0, a_1, a_2$  wielomianu aproksymacyjnego  $Q_2(x)$  oblicza się rozwiązując "zredukowany" układ równań normalnych:

## Aproksymacja średniokw. dyskretna wielom. ortonormalnymi cd. (4.5)

Aproksymacja za pomocą wielomianów Grama cd. (4.5.1):

**Rozwiązanie cd.:**

$$a_0 = (G'_0(x), f(x)) = \sum_{i=0}^6 G'_0(x_i) f(x_i) = \sum_{i=0}^6 0,378 \cdot f(x_i) = -0,0038,$$

$$a_1 = (G'_1(x), f(x)) = \sum_{i=0}^6 G'_1(x_i) f(x_i) = \sum_{i=0}^6 (0,7559 x_i - 1,3229) \cdot f(x_i) = -0,0493,$$

$$\begin{aligned} a_2 &= (G'_2(x), f(x)) = \sum_{i=0}^6 G'_2(x_i) f(x_i) \\ &= \sum_{i=0}^6 (1,7457 x_i^2 - 6,1101 x_i + 4,9099) f(x_i) = -3,4460. \end{aligned}$$

Ostatecznie wielomian aproksymacyjny przyjmuje postać:

$$\begin{aligned} Q_2(x) &= -0,0038 \cdot 0,378 - 0,0493 \cdot (0,7559 x - 1,3229) + \\ &\quad - 3,446 \cdot (1,7457 x^2 - 6,1101 x + 4,9099). \end{aligned}$$

A po uporządkowaniu:  $Q_2(x) = -16,8556 + 21,0180 x - 6,0158 x^2$ .

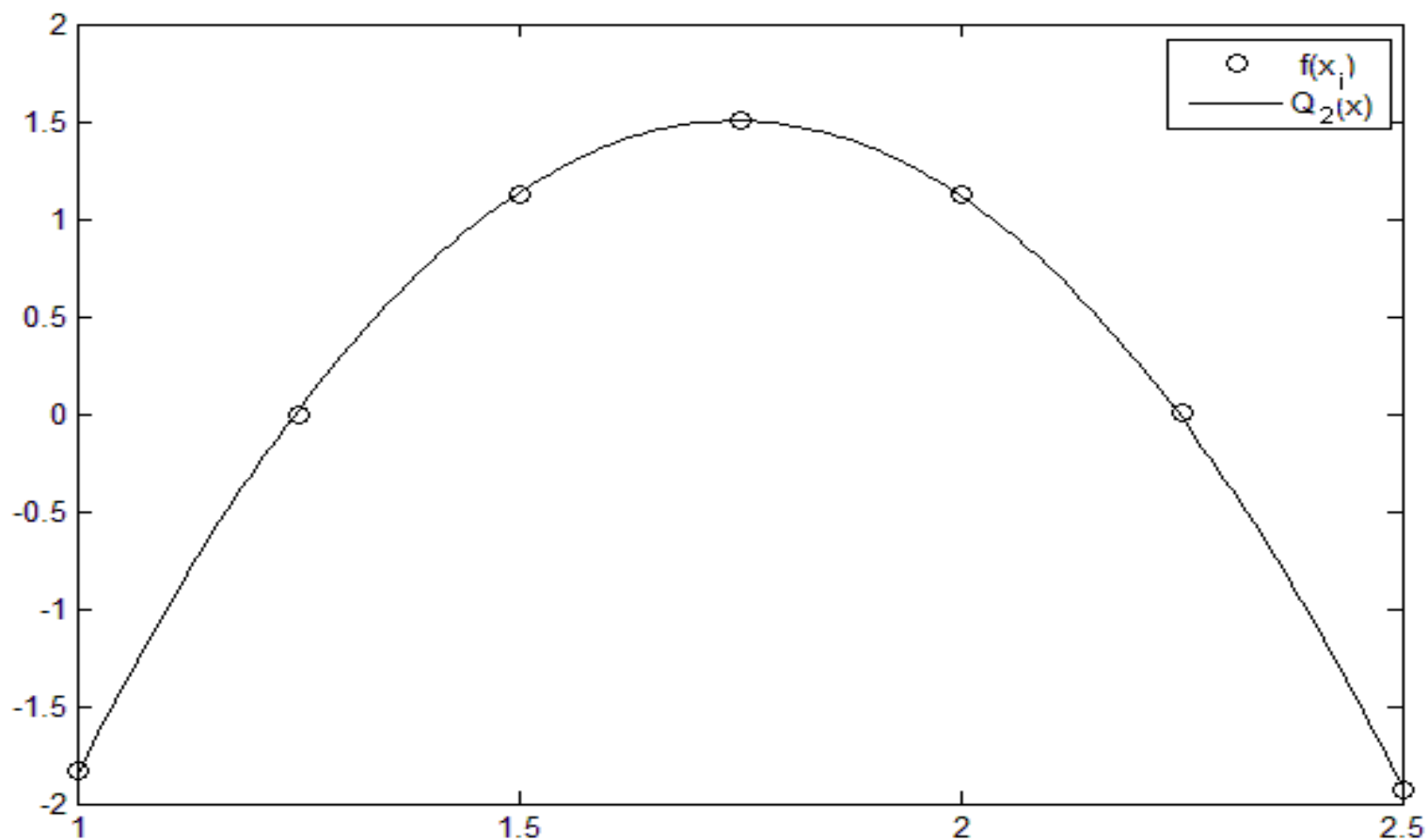
Oszacowanie wartość funkcji  $f(x)$  dla  $x = 2,125$  wynosi  $Q_2(2,125) = 0,6426$ .

## Aproksymacja średniokw. dyskretna wielom. ortonormalnymi cd. (4.5)

Aproksymacja za pomocą wielomianów Grama cd. (4.5.1):

**Rozwiązanie cd.:**

Dane pomiarowe  $f(x_i)$  oraz wielomian aproksymacyjny Grama  $Q_2(x)$ .



## **Aproksymacja średniokw. dyskretna wielomianami ortogonalnymi (4.6)**

Aproksymacja za pomocą wielomianów trygonometrycznych:

Zakładamy, że funkcja aproksymowana  $y = f(\nu)$  jest funkcją ciągłą, okresową o okresie głównym  $2\pi$  oraz, że znane są jej wartości w węzłach  $\nu_0, \nu_1, \dots, \nu_n$  będących punktami odcinka  $[0; 2\pi]$  (okres główny  $f(\nu)$ ) określonych wzorami.

$$\nu_i = \frac{2\pi}{n+1}i \quad dla \quad i=0, 1, \dots, n.$$

Ciąg funkcji  $1, \cos(\nu), \sin(\nu), \cos(2\nu), \sin(2\nu), \dots, \cos(n\nu), \sin(n\nu), \dots$ , zwany układem trygonometrycznym jest układem funkcji ortogonalnych na zbiorze

$$V = \{\nu_0, \nu_1, \dots, \nu_n\} = \left\{0, \frac{2\pi}{n+1}, \frac{4\pi}{n+1}, \dots, \frac{2n\pi}{n+1}\right\}$$

z funkcją wagową  $y = w(\nu) \equiv 1$ . Funkcję  $y = f(\nu)$  można przybliżać stosując wielomian trygonometryczny rzędu  $m$ :

$$S_m(\nu) = \frac{a_0}{2} + \sum_{k=1}^m (a_k \cos(k\nu) + b_k \sin(k\nu)).$$

Optymalne w sensie aproksymacji średniokwadratowej współczynniki  $a_k, k=0, 1, \dots, b_k, k=1, 2, \dots$ , wyraża się wzorami:

## **Aproksymacja średniokw. dyskretna wielomianami ortogonalnymi cd. (4.6)**

Aproksymacja za pomocą wielomianów trygonometrycznych:

$$a_k = \frac{2}{n+1} \sum_{i=0}^n f(v_i) \cos(k v_i) = \frac{2}{n+1} \sum_{i=0}^n f\left(\frac{2\pi}{n+1} i\right) \cos\left(\frac{2k\pi}{n+1} i\right) \quad \text{dla } k=0,1,\dots,$$

$$b_k = \frac{2}{n+1} \sum_{i=0}^n f(v_i) \sin(k v_i) = \frac{2}{n+1} \sum_{i=0}^n f\left(\frac{2\pi}{n+1} i\right) \sin\left(\frac{2k\pi}{n+1} i\right) \quad \text{dla } k=1,2,\dots$$

Noszą one nazwę *współczynników Fouriera*. Wielomian trygonometryczny ze współczynnikami Fouriera nazywa się *wielomianem Fouriera*.

Dla funkcji  $y = f(v)$  ciągłej, *parzystej* i okresowej o okresie  $2\pi$  z okresem głównym  $[0; 2\pi]$ , współczynniki Fouriera  $b_k = 0$ , dla  $k = 1, 2, \dots$ . Wielomian aproksymacyjny upraszcza się do postaci:

$$S_m(v) = \frac{a_0}{2} + \sum_{k=1}^m a_k \cos(k v).$$

Dla funkcji  $y = f(v)$  ciągłej, *nieparzystej* i okresowej o okresie  $2\pi$  z okresem głównym  $[0; 2\pi]$ , współczynniki Fouriera  $a_k = 0$ , dla  $k = 0, 1, \dots$ . Wielomian aproksymacyjny upraszcza się do postaci:

$$S_m(v) = \sum_{k=1}^m b_k \sin(k v).$$

## Aproksymacja średniokw. dyskretna wielomianami ortogonalnymi cd. (4.6)

Aproksymacja za pomocą wielomianów trygonometrycznych:

**Przykład:** W tabeli poniżej podano wybrane wartości funkcji  $y = f(t)$  ciągłej dla  $-\infty < t < \infty$ , okresowej o okresie 2 z okresem głównym  $[-1; 1]$ .

$t_i$	-1,00	-0,80	-0,60	-0,40	-0,20	0,00	0,20	0,40	0,60	0,80
$y_i = f(t_i)$	0,00	0,40	0,80	1,20	1,60	2,00	1,60	1,20	0,80	0,40

Zbudować i wykreślić wielomian aproksymacyjny *Fouriera* stopnia 5.

**Rozwiązanie:** Funkcja  $y = f(t)$  jest ciągła i okresowa, węzły są rozmieszczone ze stałym krokiem  $h = 0.2$  ( $n = 9$ ). Ponieważ okres główny funkcji jest równy  $[-1; 1]$  a wielomiany trygonometryczne są ortogonalne na odcinku  $[0; 2\pi]$ , konieczne jest wyznaczenie przekształcenia odcinka  $[-1; 1]$  na  $[0; 2\pi]$ . Przekształcenie takie (wraz z przekształceniem odwrotnym) ma postać:

$$\nu = \pi \cdot t + \pi, \quad t = \frac{\nu}{\pi} - 1,$$

gdzie:  $-1 \leq t \leq 1$  oraz  $0 \leq \nu \leq 2\pi$ . Jak można zauważyć  $y = f(t)$  jest funkcją parzystą, stąd do jej aproksymacji można wykorzystać uproszczoną wersję wielomianu:

$$S_m(\nu) = \frac{a_0}{2} + \sum_{k=1}^m a_k \cos(k\nu).$$

## Aproksymacja średniokw. dyskretna wielomianami ortogonalnymi cd. (4.6)

Aproksymacja za pomocą wielomianów trygonometrycznych:

Wyznaczanie współczynników wielomianu *Fouriera*:

$$a_0 = \frac{2}{9+1} \sum_{i=0}^9 f\left(\frac{2\pi}{9}i\right) \cos(0) = 0,2 \cdot (0,0 + 0,4 + 0,8 + 1,2 + 1,6 + 2,0 + \dots + 0,8 + 0,4) = 2,0000,$$

$$a_1 = \frac{2}{9+1} \sum_{i=0}^9 f\left(\frac{2\pi}{9}i\right) \cos\left(\frac{2\pi}{9}i\right) = 0,2 \cdot (0,0 + 0,3236 + 0,2472 + \dots + 0,3236) = -0,8378,$$

$$a_2 = \frac{2}{9+1} \sum_{i=0}^9 f\left(\frac{2\pi}{9}i\right) \cos\left(\frac{4\pi}{9}i\right) = 0,2 \cdot (0,0 + 0,1236 - 0,6472 + \dots + 0,1236) = 0,0000,$$

$$a_3 = \frac{2}{9+1} \sum_{i=0}^9 f\left(\frac{2\pi}{9}i\right) \cos\left(\frac{6\pi}{9}i\right) = 0,2 \cdot (0,0 - 0,1236 - 0,6472 + \dots - 0,1236) = -0,1222,$$

$$a_4 = \frac{2}{9+1} \sum_{i=0}^9 f\left(\frac{2\pi}{9}i\right) \cos\left(\frac{8\pi}{9}i\right) = 0,2 \cdot (0,0 - 0,3236 + 0,2472 + \dots - 0,3236) = 0,0000,$$

$$a_5 = \frac{2}{9+1} \sum_{i=0}^9 f\left(\frac{2\pi}{9}i\right) \cos\left(\frac{10\pi}{9}i\right) = 0,2 \cdot (0,0 - 0,4000 + 0,8000 + \dots - 0,4000) = -0,0800,$$

Trygonometryczny wielomian aproksymacyjny ma postać:

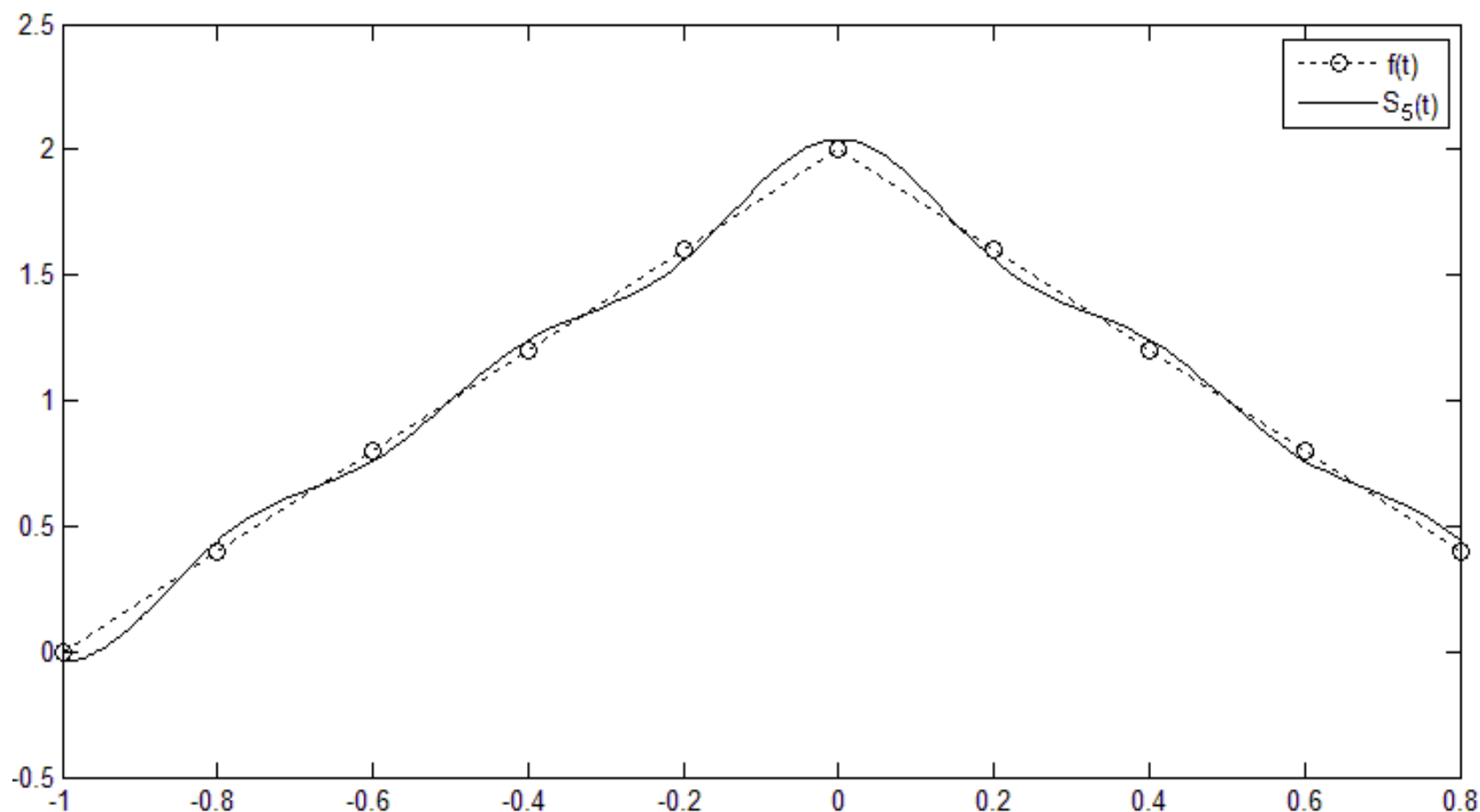
$$S_5(t) = 1,0000 - 0,8378 \cos(\pi \cdot t + \pi) - 0,1222 \cos(3(\pi \cdot t + \pi)) - 0,0800 \cos(5(\pi \cdot t + \pi)).$$



## Aproksymacja średniokw. dyskretna wielomianami ortogonalnymi cd. (4.6)

Aproksymacja za pomocą wielomianów trygonometrycznych:

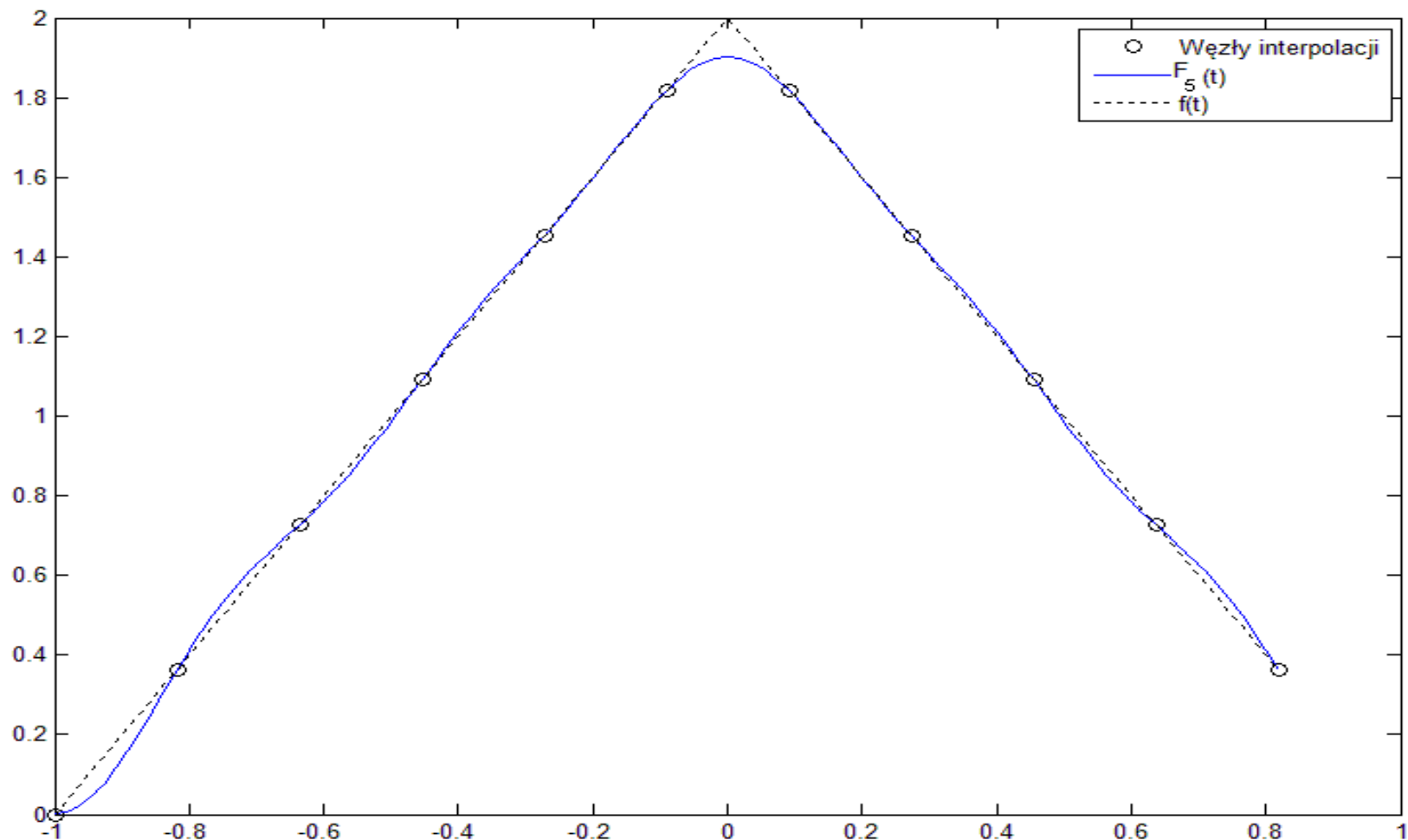
Funkcja aproksymowana  $f(t)$  oraz aproksymacyjny wielomian Fouriera  $S_5(t)$ .



## Aproksymacja średniokw. dyskretna wielomianami ortogonalnymi cd. (4.6)

Aproksymacja za pomocą wielomianów trygonometrycznych:

Aproksymacja wielomianem Fouriera 5 rzędu  $F_5(t)$  jedenastu węzłów  $f(t)$   
— aproksymacja przechodzi w interpolację.



## Aproksymacja średniokwadratowa ciągła (4.7)

Zakłada się, że funkcja aproksymowana  $y = f(x)$  jest określona i ciągła w przedziale  $[a; b]$ . Funkcja ta zostaje poddana aproksymacji za pomocą wielomianu uogólnionego

$$F(x) = c_0\varphi_0(x) + c_1\varphi_1(x) + \dots + c_m\varphi_m(x)$$

Zagadnienie aproksymacji średniokwadratowej ciągłej polega na znalezieniu takich współczynników  $c_0, c_1, \dots, c_m$ , dla których odległość sensie metryki średniokwadratowej

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

jest najmniejsza.

Zagadnienie to rozwiązuje się stosując metodę najmniejszych kwadratów. Minimalizowana funkcja celu  $m + 1$  zmiennych niezależnych  $c_0, c_1, \dots, c_m$  ma postać:

$$I_m(c_0, c_1, \dots, c_m) = \|f - F\| = \int_a^b w(x)[f(x) - F(x)]^2 dx = \int_a^b w(x) \left[ f(x) - \sum_{k=0}^m c_k \varphi_k(x) \right]^2 dx$$

Korzystając z warunku koniecznego istnienia minimum funkcji wielu zmiennych otrzymuje się

$$\frac{\partial I_m(c_0, c_1, \dots, c_m)}{\partial c_j} = 2 \int_a^b w(x) \left[ f(x) - \sum_{k=0}^m c_k \varphi_k(x) \right] \varphi_j(x) dx = 0 \quad \text{dla } j = 0, 1, \dots, m$$

## Aproksymacja średniokwadratowa ciągła (4.7)

Po przekształceniach wyrażenia polegających między innymi na zamianie kolejności sumowania i całkowania oraz uporządkowaniu zależności względem otrzymuje się

$$\sum_{k=0}^m \left( \int_a^b w(x) \varphi_k(x) \varphi_j(x) dx \right) c_k = \int_a^b w(x) \varphi_j(x) f(x) dx \quad \text{dla } j = 0, 1, \dots, m.$$

Oznaczając przez  $g_{jk} = \int_a^b w(x) \varphi_j(x) \varphi_k(x) dx$  dla  $j, k = 0, 1, \dots, m$ ,

$$h_j = \int_a^b w(x) \varphi_j(x) f(x) dx \quad \text{dla } j = 0, 1, \dots, m$$

(iloczyny skalarne) powyższe wyrażenie można zapisać w postaci układu normalnego równań liniowych

$$g_{00}c_0 + g_{01}c_1 + \dots + g_{0m}c_m = h_0,$$

$$g_{10}c_0 + g_{11}c_1 + \dots + g_{1m}c_m = h_1,$$

.....,

$$g_{m0}c_0 + g_{m1}c_1 + \dots + g_{mm}c_m = h_m.$$

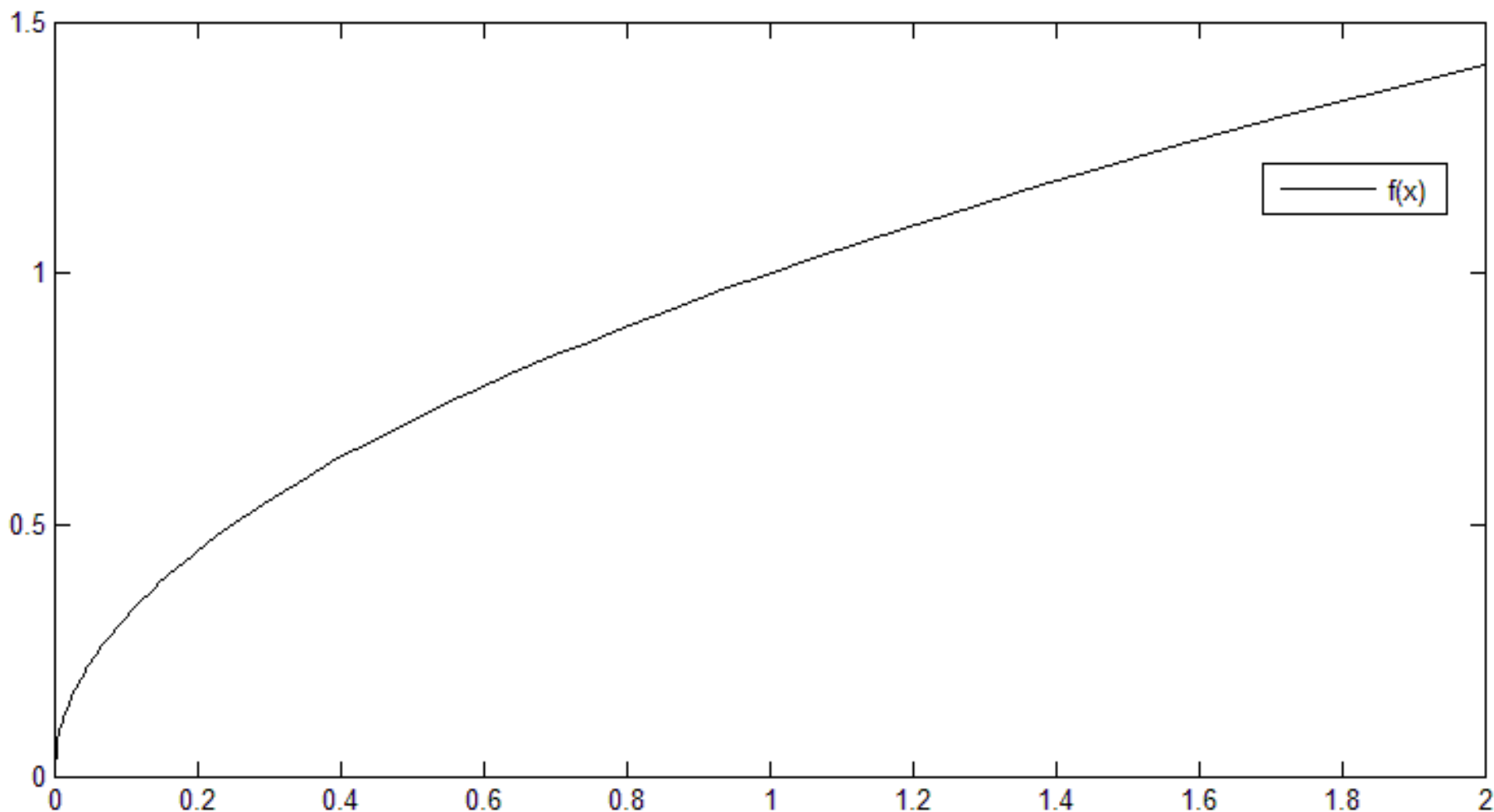
Rozwiązując ten układ równań znajdujemy optymalne współczynniki  $c_0, c_1, \dots, c_m$  (przyjęte ogólne założenia odnośnie bazowych funkcji aproksymujących nie dają gwarancji istnienia rozwiązania).

Rozwiązując powyższy układ równań wyznaczamy współczynniki  $a_0, a_1, \dots, a_m$ .

## Aproksymacja średniokwadratowa ciągła (4.7)

### Aproksymacja za pomocą wielomianów (4.7.1)

Przykład: Znaleźć wielomian drugiego stopnia najlepiej przybliżający, w sensie metryki średniokwadratowej funkcję  $f(x) = \sqrt{x}$  w przedziale  $[0; 2]$ .



## Aproksymacja średniokwadratowa ciągła (4.7)

### Aproksymacja za pomocą wielomianów (4.7.1)

Przykład: Znaleźć wielomian drugiego stopnia najlepiej przybliżający, w sensie metryki średniokwadratowej funkcję  $f(x) = \sqrt{x}$  w przedziale  $[0; 2]$ .

Rozwiązanie: Poszukiwane są współczynniki  $a_0, a_1, a_2$  ( $m=2$ ) wielomianu

$$F_2(x) = a_0 + a_1 x + a_2 x^2.$$

Dla ich znalezienia konieczne jest rozwiązanie następującego układu równań:

$$s_0 a_0 + s_1 a_1 + s_2 a_2 = t_0,$$

$$s_1 a_0 + s_2 a_1 + s_3 a_2 = t_1,$$

$$s_2 a_0 + s_3 a_1 + s_4 a_2 = t_2,$$

gdzie:

$$s_0 = \int_0^2 dx = 2, \quad s_1 = \int_0^2 x dx = 2, \quad s_2 = \int_0^2 x^2 dx = \frac{8}{3},$$

$$s_3 = \int_0^2 x^3 dx = 4, \quad s_4 = \int_0^2 x^4 dx = \frac{32}{5},$$

$$t_0 = \int_0^2 \sqrt{x} dx = \frac{4}{3} \sqrt{2}, \quad t_1 = \int_0^2 x \sqrt{x} dx = \frac{8}{5} \sqrt{2}, \quad t_2 = \int_0^2 x^2 \sqrt{x} dx = \frac{16}{7} \sqrt{2}.$$

## Aproksymacja średniokwadratowa ciągła (4.7)

### Aproksymacja za pomocą wielomianów (4.7.1)

Rozwiązanie (cd):

Ostatecznie układ równań przyjmuje postać  $\rightarrow$

Jego rozwiązaniem są współczynniki

$$a_0 = \frac{6}{35} \sqrt{2}, \quad a_1 = \frac{24}{35} \sqrt{2}, \quad a_2 = -\frac{\sqrt{2}}{7}.$$

$$\begin{bmatrix} 2 & 2 & \frac{8}{3} \\ 2 & \frac{8}{3} & 4 \\ \frac{8}{3} & 4 & \frac{32}{5} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{4}{3} \sqrt{2} \\ \frac{8}{5} \sqrt{2} \\ \frac{16}{7} \sqrt{2} \end{bmatrix}.$$

Wielomian aproksymacyjny wyraża zależność:

$$F_2(x) = \frac{6}{35} \sqrt{2} + \frac{24}{35} \sqrt{2} x - \frac{\sqrt{2}}{7} x^2.$$

Tablica wartości funkcji  $f(x) = \sqrt{x}$  oraz wielomianu aproksymującego  $F_2(x)$

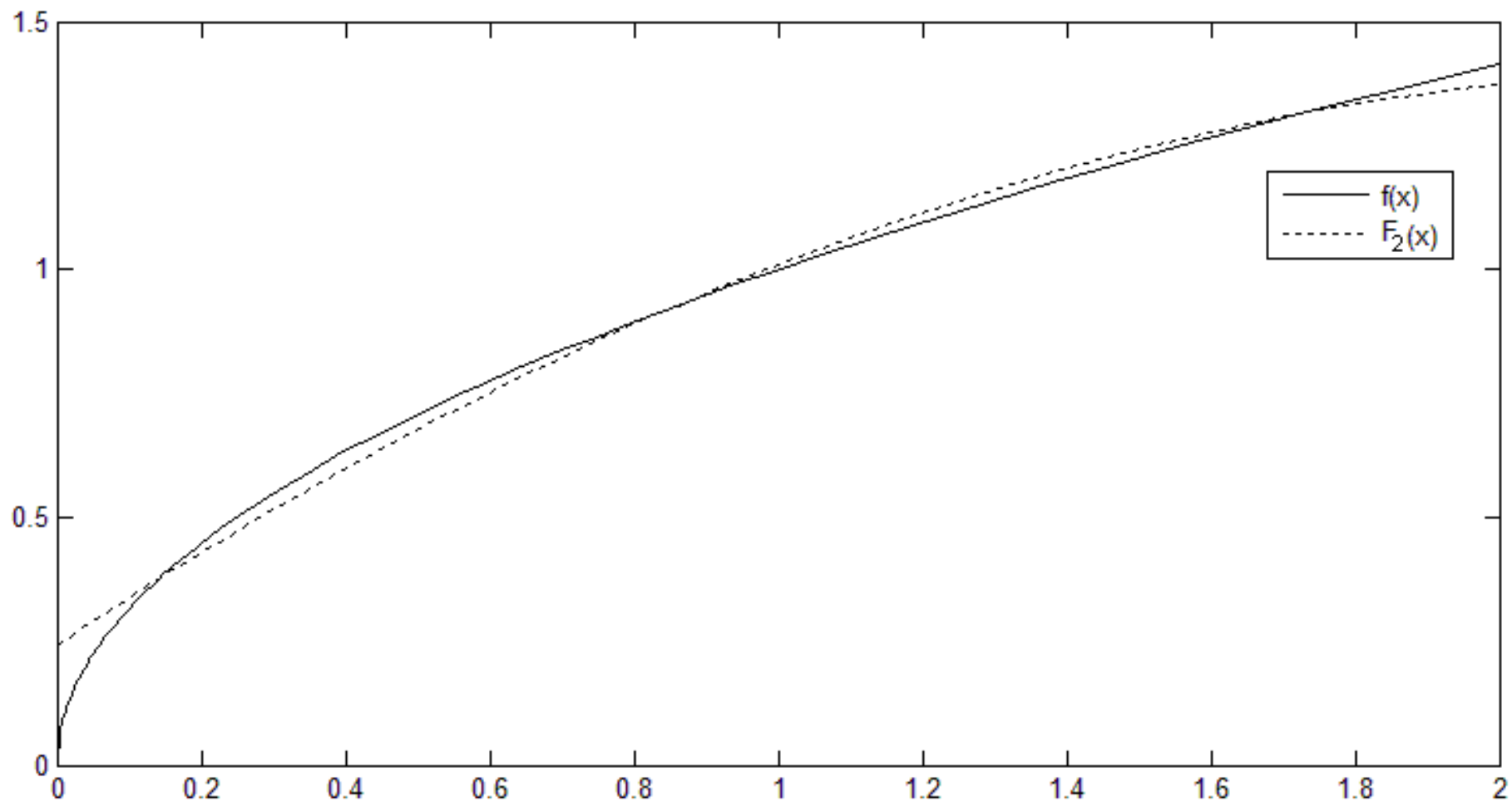
$x$	$f(x) = \sqrt{x}$	$y = F_2(x)$	$\sqrt{x} - F_2(x)$
0,0	0,000000	0,242437	-0,242437
0,2	0,447214	0,428305	0,018909
0,4	0,632456	0,598010	0,034445
0,6	0,774597	0,751553	0,023043
0,8	0,894427	0,888934	0,005493
1,0	1,000000	1,010153	-0,010153
1,2	1,095445	1,115208	-0,019763
1,4	1,183216	1,204102	-0,020886
1,6	1,264911	1,276833	-0,011922
1,8	1,341641	1,333401	0,008239
2,0	1,414214	1,373807	0,040406



## Aproksymacja średniokwadratowa ciągła (4.7)

### Aproksymacja za pomocą wielomianów (4.7.1)

Rozwiązanie (cd): Wykresy funkcji  $f(x)$  oraz wielom. aproksymującego  $F_2(x)$



## Aproksymacja średniokwadratowa ciągła (4.7)

### Aproksymacja za pomocą wielomianów ortogonalnych (4.7.2)

Układ wielomianów  $\varphi_0(x), \varphi_1(x), \dots, \varphi_k(x), \dots$  nazywany jest *układem ortogonalnym z funkcją wagową*  $y = w(x)$  na odcinku  $[a; b]$  wtedy i tylko wtedy, gdy iloczyny skalarne  $g_{jk} = (\varphi_j(x), \varphi_k(x))$  spełniają warunki:

$$g_{jk} = (\varphi_j, \varphi_k) = \int_a^b w(x) \varphi_j(x) \varphi_k(x) \begin{cases} = 0 & \text{dla } j \neq k, \\ > 0 & \text{dla } j = k. \end{cases}$$

Układ ortogonalny jest układem funkcji liniowo niezależnych. Układ  $\varphi_0(x), \varphi_1(x), \dots, \varphi_k(x), \dots$  można zatem potraktować jako bazę pewnej przestrzeni funkcyjnej i aproksymować funkcję  $f(x)$  za pomocą liniowej kombinacji funkcji bazy.

W przypadku, gdy funkcje  $\varphi_0(x), \varphi_1(x), \dots, \varphi_k(x), \dots$  tworzą bazę ortogonalną  $(\varphi_j, \varphi_k) = 0$  dla  $j, k = 0, 1, \dots, m; j \neq k$ , wówczas układ równań normalnych

$$g_{00}c_0 + g_{01}c_1 + \dots + g_{0m}c_m = h_0,$$

$$g_{10}c_0 + g_{11}c_1 + \dots + g_{1m}c_m = h_1,$$

.....,

$$g_{m0}c_0 + g_{m1}c_1 + \dots + g_{mm}c_m = h_m,$$

upraszcza się  
do postaci

$$g_{00}c_0 = h_0,$$

$$g_{11}c_1 = h_1,$$

.....,

$$g_{mm}c_m = h_m.$$

## Aproksymacja średniokwadratowa ciągła (4.7)

### Aproksymacja za pomocą wielomianów ortogonalnych (4.7.2)

Ponieważ na mocy definicji ortogonalności  $g_{jj} > 0$  dla  $j = 0, 1, \dots, m$ , powyższy układ równań ma jednoznaczne rozwiązanie określone zależnościami:

$$c_j = \frac{h_j}{g_{jj}} = \frac{\int_a^b w(x) \varphi_j f(x) dx}{\int_a^b w(x) \varphi_j^2(x) dx} \quad \text{dla } j = 0, 1, \dots, m.$$

Odchylenie średniokwadratowe funkcji aproksymowanej  $f(x)$  od aproksymującej  $F(x)$  wyraża się wzorem:

$$I_m^{\min} = \|f - F\|^2 = \int_a^b w(x) f^2(x) dx - \sum_{k=0}^m \frac{\left( \int_a^b w(x) f(x) \varphi_k(x) dx \right)^2}{\int_a^b w(x) \varphi_k^2(x) dx}.$$

Z zależności wynika, że ze wzrostem stopnia wielomianu aproksymującego maleje monotonicznie odchylenie średniokwadratowe tj.:

$$I_0^{\min} \geq I_1^{\min} \geq I_2^{\min} \dots$$

## Aproksymacja za pomocą wzorów empirycznych (4.8)

Czasami do aproksymacji używa się jednej funkcji analitycznej (lub kilku różnych funkcji). Jej postać dobiera się na podstawie apriorycznej wiedzy o przebiegu przybliżanej zależności lub w oparciu o ocenę wzrokową rozrzutu jej wartości umieszczonych w prostokątym układzie współrzędnych. Do często stosowanych funkcji należą:

$$1) \quad f_1(x) = ax^b + c ,$$

$$2) \quad f_2(x) = e^{ax^2+bx+c} ,$$

$$3) \quad f_3(x) = ae^{bx} + c ,$$

$$4) \quad f_4(x) = ax + b ,$$

$$5) \quad f_5(x) = ax^2 + bx + c ,$$

$$6) \quad f_6(x) = \frac{ax+b}{cx+d} ,$$

$$7) \quad f_7(x) = \frac{1}{ax^2 + bx + c} ,$$

$$8) \quad f_8(x) = \frac{x}{ax^2 + bx + c} ,$$

$$9) \quad f_9(x) = a + \frac{b}{x} + \frac{c}{x^2} ,$$

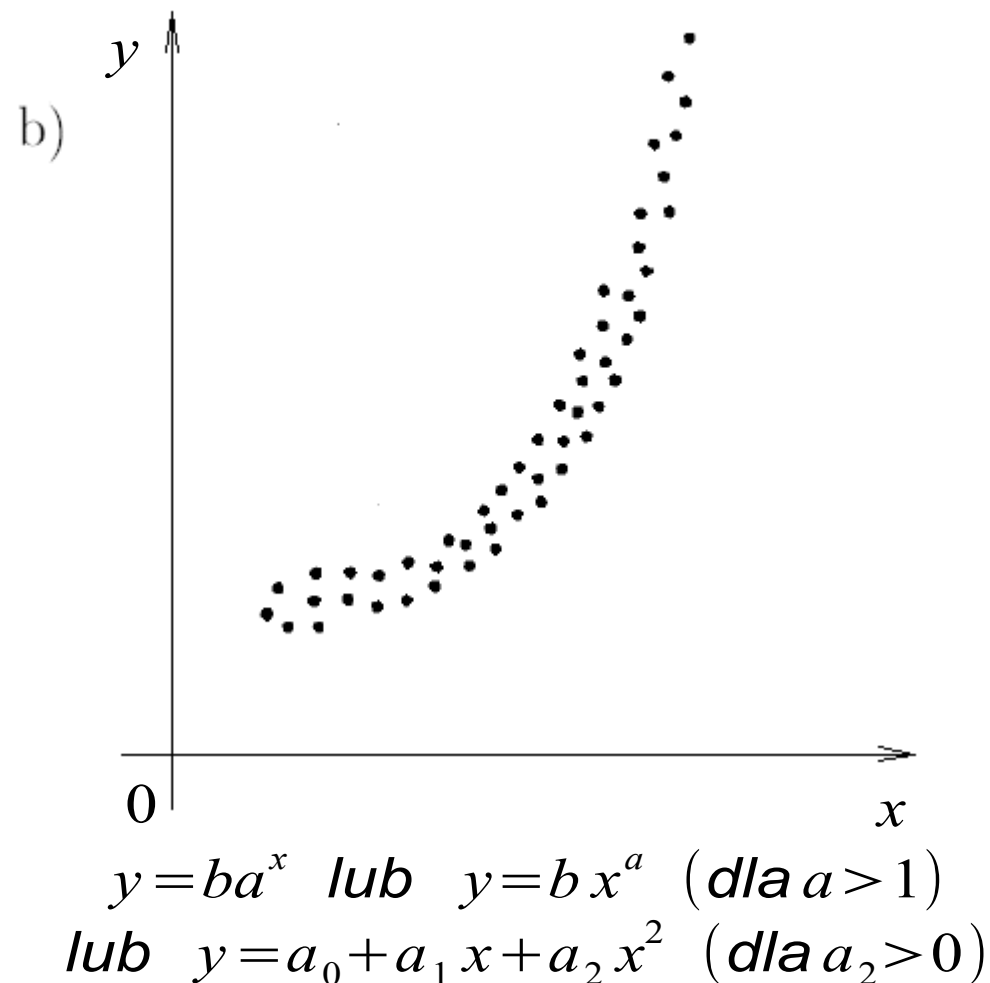
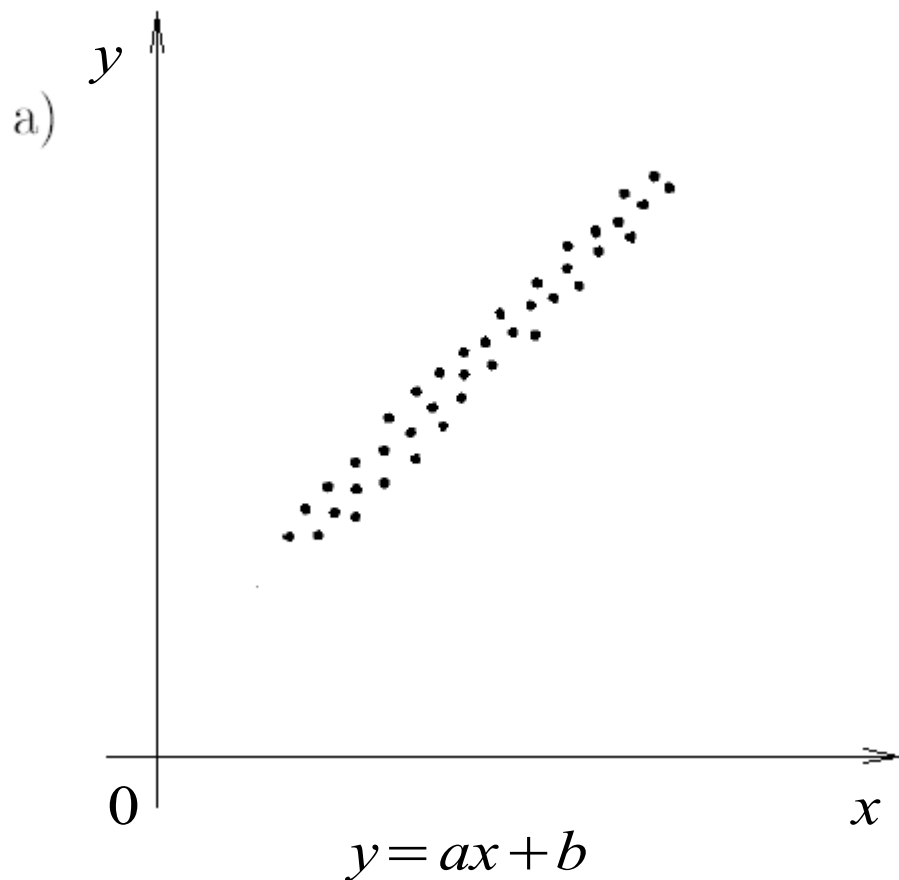
$$10) \quad f_{10}(x) = ax^b e^{cx} ,$$

$$11) \quad f_{11}(x) = ae^{bx} + ce^{dx} .$$

Charakteryzują się one małą liczbą parametrów i oraz często łatwą interpretacją fizyczną.

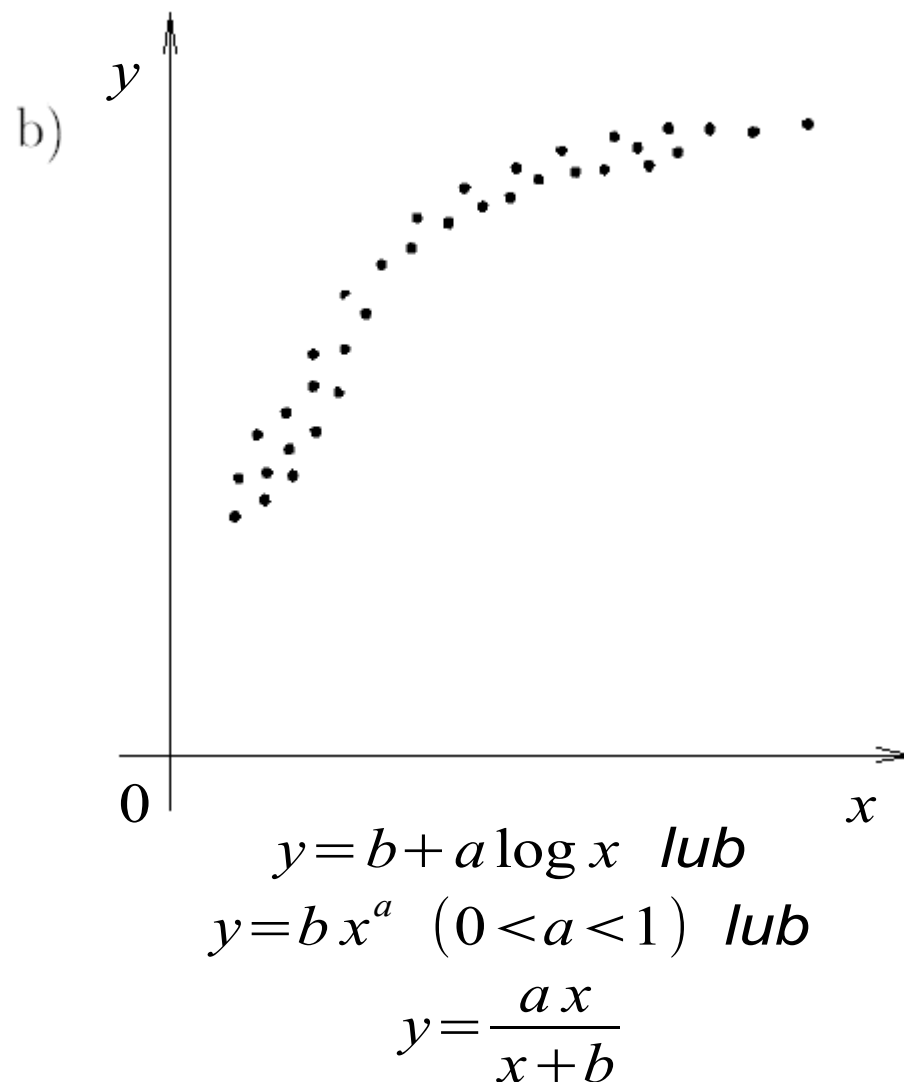
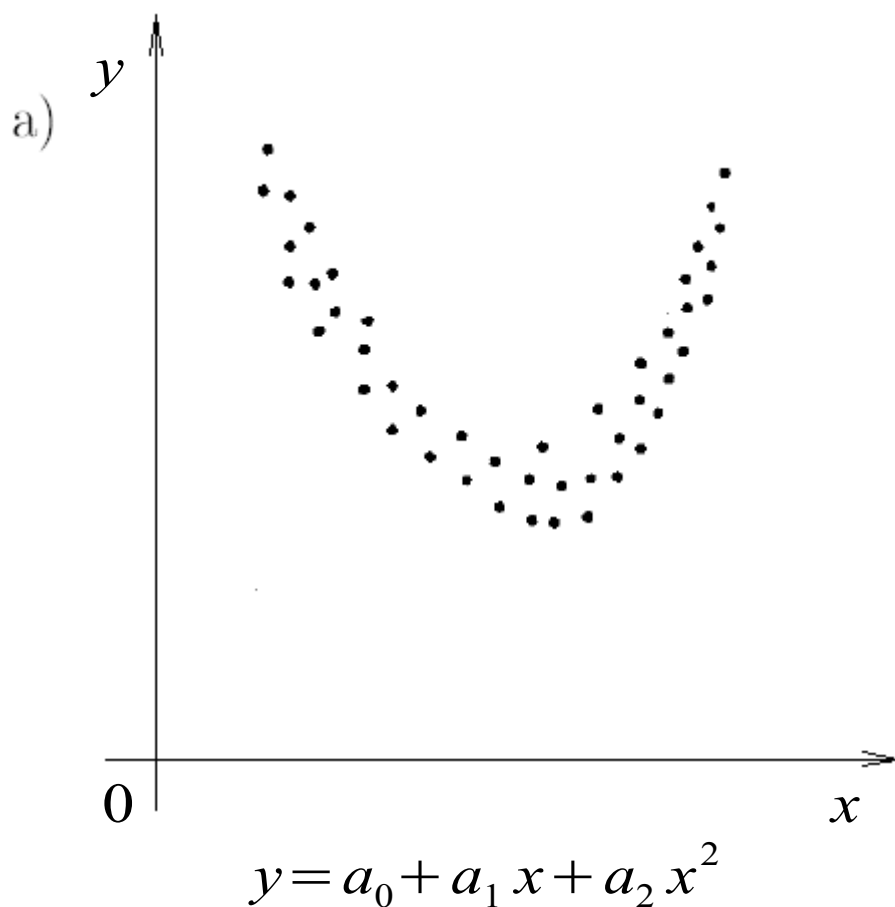
## Aproksymacja za pomocą wzorów empirycznych (4.8)

Dobór postaci analitycznej funkcji aproksymującej w oparciu o ocenę wzrokową rozrzutu jej wartości umieszczonych w prostokątnym układzie współrzędnych (4.4.1)



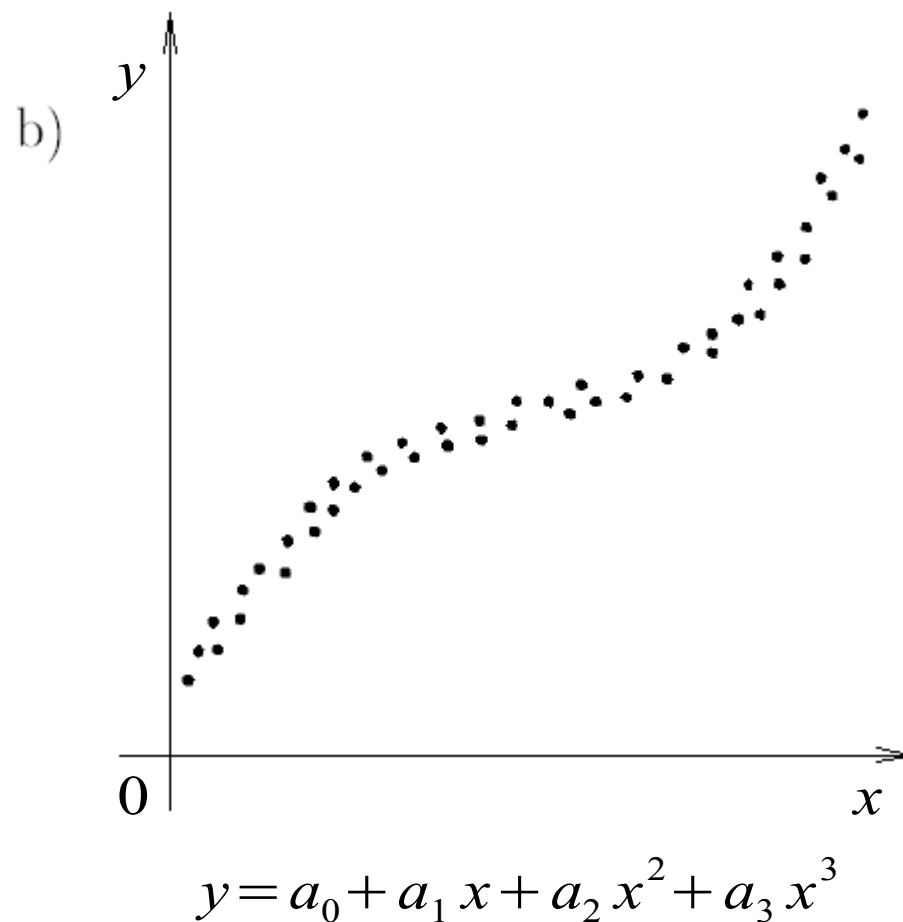
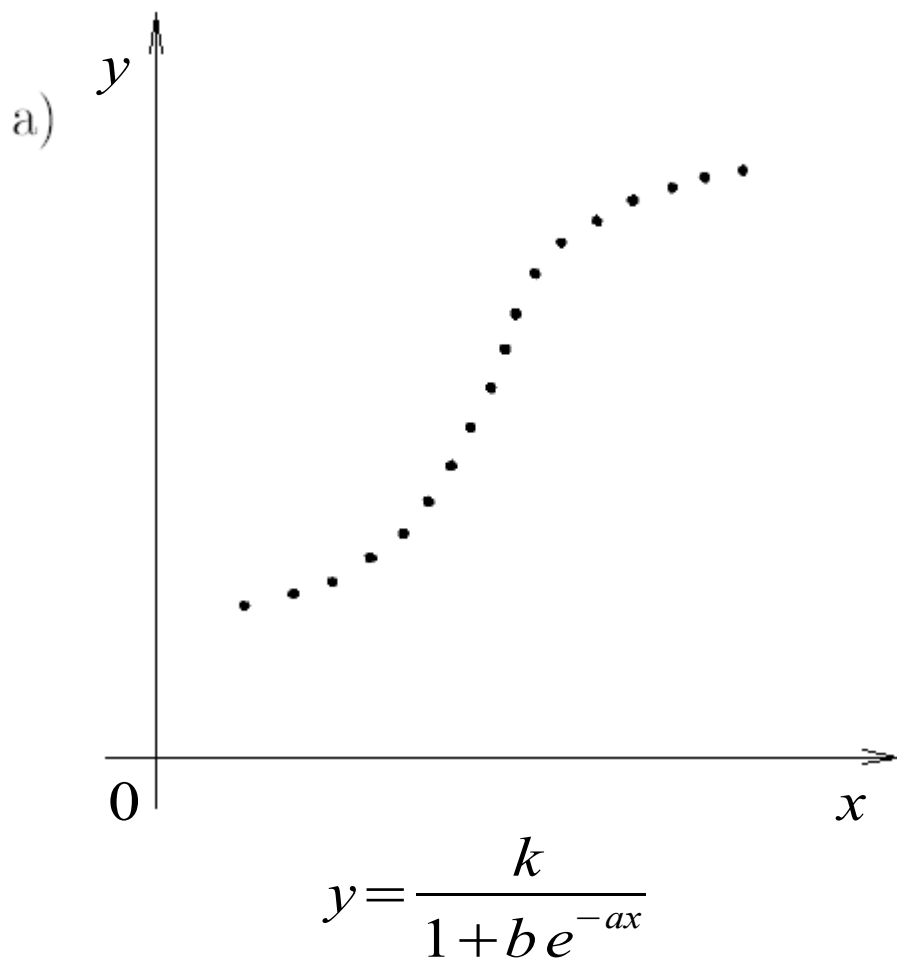
## Aproksymacja za pomocą wzorów empirycznych (4.8)

Dobór postaci analitycznej funkcji aproksymującej w oparciu o ocenę wzrokową rozrzutu jej wartości umieszczonych w prostokątnym układzie współrzędnych (4.4.2)



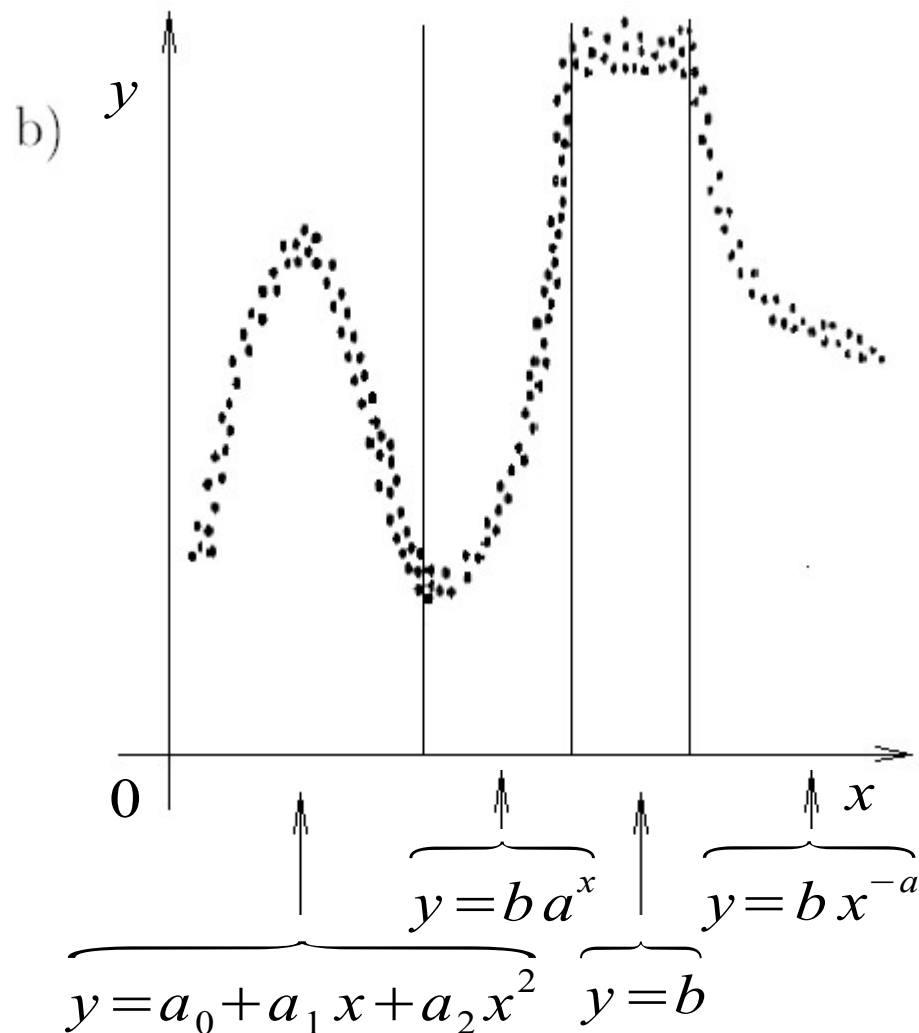
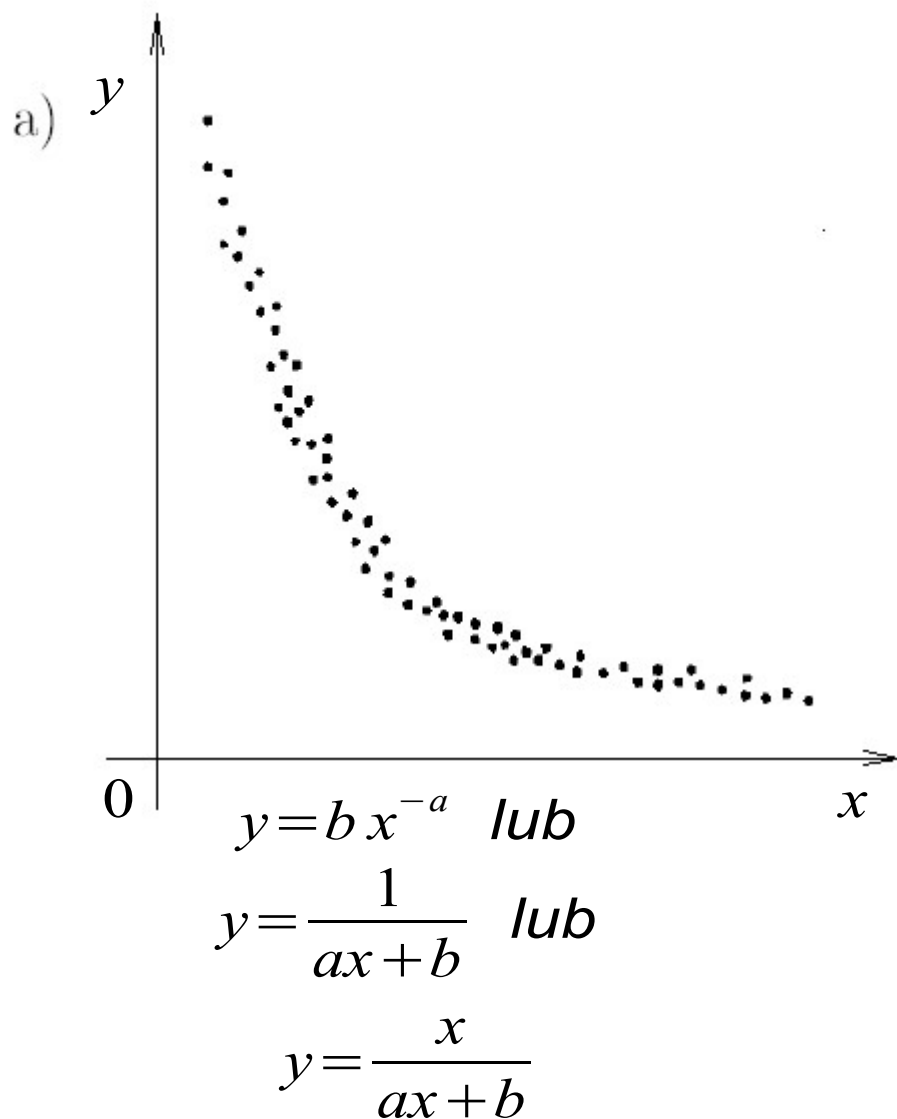
## Aproksymacja za pomocą wzorów empirycznych (4.8)

Dobór postaci analitycznej funkcji aproksymującej w oparciu o ocenę wzrokową rozrzutu jej wartości umieszczonych w prostokątym układzie współrzędnych (4.4.3)



## Aproksymacja za pomocą wzorów empirycznych (4.8)

Dobór postaci analitycznej funkcji aproksymującej w oparciu o ocenę wzrokową rozrzutu jej wartości umieszczonych w prostokątnym układzie współrzędnych (4.4.4)





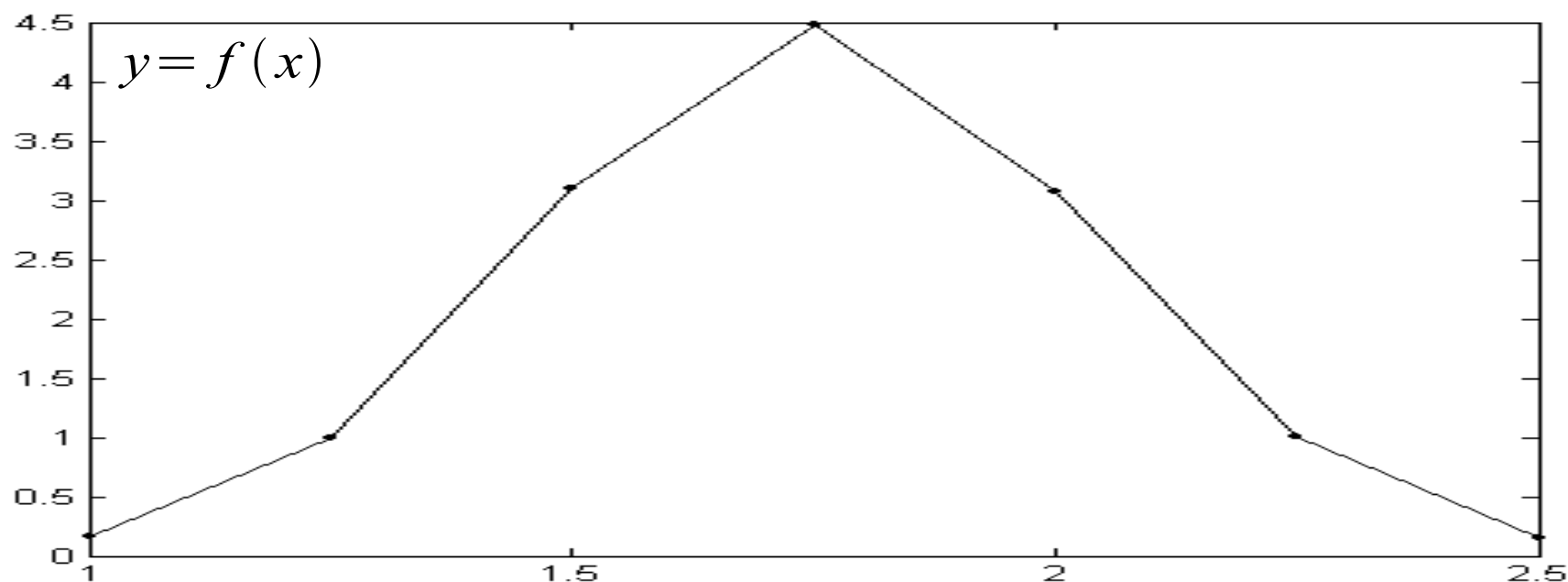
## Aproksymacja za pomocą wzorów empirycznych (4.8)

Przykład: W trakcie badań pewnego zjawiska fizycznego zebrano następujący zestaw danych:

Tabela wartości funkcji  $f(x)$

$x_i$	1,000	1,250	1,500	1,750	2,000	2,250	2,500
$f(x_i)$	0,160	0,990	3,095	4,485	3,075	1,010	0,145

Zebrane pomiary wykeślono w prostokątnym układzie współrzędnych.



W wyniku oceny wzrokowej rozrzutu ich wartości zdecydowano, że najlepszym przybliżeniem danych będzie funkcja:  $F(x) = e^{-(\alpha x^2 + \beta x + \gamma)}$  (kształt funkcji gęstości rozkładu normalnego (prawdopod.)). Należy wyznaczyć parametry  $\alpha$ ,  $\beta$  i  $\gamma$ .

## Aproksymacja za pomocą wzorów empirycznych (4.8)

Rozwiązanie: Wybrana funkcja jest nieliniowa (również względem współczynników  $\alpha$ ,  $\beta$  i  $\gamma$ ) stąd, rozwiązanie takiego zadania aproksymacyjnego jest trudne. Zastosowanie do powyższej zależności przekształcenia w postaci obustronnego logarytmowania, sprowadza zagadnienie do aproksymacji za pomocą jednomianów

$$G(x) = \ln(F(x)) = -\alpha x^2 - \beta x - \gamma.$$

Stosując podstawienia  $a_2 = -\alpha$ ,  $a_1 = -\beta$ ,  $a_0 = -\gamma$ , otrzymuje się postać wielomianu drugiego stopnia najlepiej przybliżającego (w sensie najmniejszych kwadratów) funkcję  $g(x) = \ln(f(x))$ .

$$G(x) = a_2 x^2 + a_1 x + a_0.$$

Tabela funkcji  $g(x)$  ma postać:

Tabela wartości funkcji  $g(x)$

$x_i$	1,000	1,250	1,500	1,750	2,000	2,250	2,500
$g(x_i) = \ln(f(x_i))$	-1,833	-0,010	1,130	1,501	1,123	0,010	-1,931

## Aproksymacja za pomocą wzorów empirycznych (4.8)

Rozwiązanie (CD): Współczynniki  $a_2, a_1$  i  $a_0$  wyznaczy się rozwiązując układ równań normalnych

$$s_0 a_0 + s_1 a_1 + s_2 a_2 = t_0,$$

$$s_1 a_0 + s_2 a_1 + s_3 a_2 = t_1,$$

$$s_2 a_0 + s_3 a_1 + s_4 a_2 = t_2.$$

gdzie :  $s_k = \sum_{i=0}^n x_i^k$  dla  $k=0,1, \dots$ ,  $t_k = \sum_{i=0}^n y_i x_i^k$  dla  $k=0,1, \dots$

Tabela: wyznaczanie współczynników  $s_i, t_i$

$x_i$	$f(x_i)$	$g(x_i)$	$x_i^0$	$x_i^1$	$x_i^2$	$x_i^3$	$x_i^4$	$y_i x_i^0$	$y_i x_i^1$	$y_i x_i^2$
1,00	0,160	-1,833	1,000	1,000	1,000	1,000	1,000	-1,833	-1,833	-1,833
1,25	0,990	-0,010	1,000	1,250	1,563	1,953	2,441	-0,010	-0,013	-0,016
1,50	3,095	1,130	1,000	1,500	2,250	3,375	5,063	1,130	1,695	2,542
1,75	4,485	1,501	1,000	1,750	3,063	5,359	9,379	1,501	2,626	4,596
2,00	3,075	1,123	1,000	2,000	4,000	8,000	16,000	1,123	2,247	4,493
2,25	1,010	0,010	1,000	2,250	5,063	11,391	25,629	0,010	0,022	0,050
2,50	0,145	-1,931	1,000	2,500	6,250	15,625	39,063	-1,931	-4,828	-12,069
			$s_0$	$s_1$	$s_2$	$s_3$	$s_4$	$t_0$	$t_1$	$t_2$
			7,000	12,250	23,188	46,703	98,574	-0,010	-0,083	-2,236

## Aproksymacja za pomocą wzorów empirycznych (4.8)

Rozwiązanie (CD): Powyższy układ równań przyjmuje postać

$$7,000 a_0 + 12,250 a_1 + 23,188 a_2 = -0,010,$$

$$12,250 a_0 + 23,188 a_1 + 46,703 a_2 = -0,083,$$

$$23,188 a_0 + 46,703 a_1 + 98,574 a_2 = -2,236.$$

Rozwiązaniem układu są wartości:

$$a_2 = -6,015, \quad a_1 = 21,016, \quad a_0 = -16,854.$$

Poszukiwane parametry funkcji aproksymującej są równe:

$$\alpha = 6,015, \quad \beta = -21,016, \quad \gamma = 16,854.$$

