

CNH2B4 / KOMPUTASI NUMERIK

TIM DOSEN

KK MODELING AND COMPUTATIONAL EXPERIMENT



12

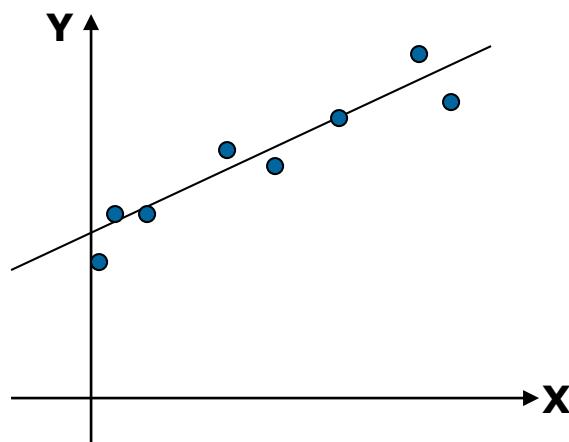
PENCOCOKAN KURVA

- › Data yang berasal dari hasil pengamatan lapangan, pengukuran atau tabel yang diambil dari buku-buku acuan.
- › Nilai antara, turunan, integral → mudah dicari untuk fungsi polinom
- › Fungsi sulit perlu disederhanakan menjadi fungsi polinom →
$$f(x) \approx p_n(x)$$

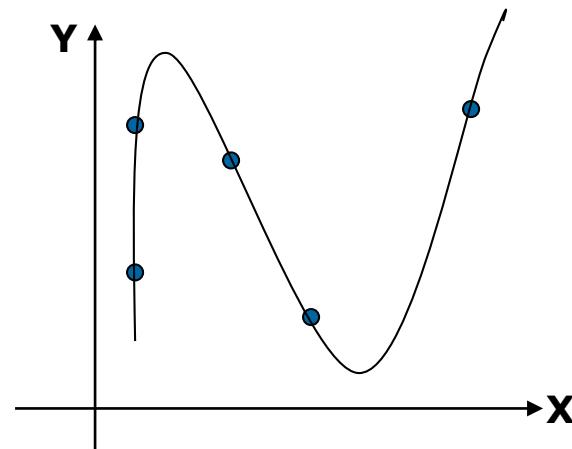
$$p_n(x) = a_0 + a_1x + a_2x^2 + \dots + a_nx^n$$

Pendahuluan (Cont.)

- › Bantuan beberapa titik dicocokan dalam kurva $p_n(x)$.
- › Metode pencocokan titik dengan sebuah kurva ada 2 macam:



Regresi



Interpolasi

- Untuk data dengan berketelitian rendah
- Kurva tidak perlu melewati semua titik yang tersedia
- Kurva yang dibentuk merupakan kecenderungan dari sekelompok data
- Dipilih kurva yang memiliki selisih antara titik data dengan kurva hampiran sekecil mungkin
- Ketidaktelitian disebabkan oleh : kesalahan mengukur, ketidaktelitian alat ukur atau kelakuan sistem yang diukur.

- Prinsip penting yang harus diketahui dalam pencocokan kurva untuk data hasil pengukuran :
 - Fungsi mengandung sesedikit mungkin parameter bebas
 - Deviasi fungsi dengan titik data dibuat minimum
- Manfaat Pencocokan Kurva untuk data hasil pengukuran :
 - Bagi ahli sains/rekayasa : mengembangkan formula empirik untuk sistem yang diteliti
 - Bagi ahli ekonomi : menentukan kurva kecenderungan ekonomi untuk meramalkan kecenderungan yang akan datang

- › Persamaan kurva : $f(x) = a + bx$ dari titik-titik (x_i, y_i) .
- › Karena (x_i, y_i) merupakan hasil pengukuran yang mengandung galat, maka dapat ditulis :

$$g(x_i) = y_i + e_i, \quad i = 1, 2, \dots, n$$

- › Deviasi persamaan kurva dengan nilai data :

$$r_i = y_i - f(x_i) = y_i - (a + bx_i)$$

Regresi Linier (Cont.)

- › Total kuadrat deviasinya :

$$R = \sum r_i^2 = \sum_{i=1}^n (y_i - a - bx_i)^2$$

Agar R minimum, maka haruslah :

$$\frac{\partial R}{\partial a} = -2 \sum (y_i - a - bx_i) = 0 \quad \text{dan} \quad \frac{\partial R}{\partial b} = -2 \sum x_i (y_i - a - bx_i) = 0$$

Kedua persamaan dibagi -2, menjadi :

$$\sum_{i=1}^n (y_i - a - bx_i) = 0 \Rightarrow \sum_{i=1}^n y_i - \sum_{i=1}^n a - \sum_{i=1}^n bx_i = 0$$

$$\sum x_i (y_i - a - bx_i) = 0 \Rightarrow \sum_{i=1}^n x_i y_i - \sum_{i=1}^n ax_i - \sum_{i=1}^n bx_i^2 = 0$$

Regresi Linier (Cont.)

› Selanjutnya :

$$\sum_{i=1}^n a + \sum_{i=1}^n bx_i = \sum_{i=1}^n y_i \quad \text{atau}$$

$$\sum_{i=1}^n ax_i + \sum_{i=1}^n bx_i^2 = \sum_{i=1}^n x_i y_i$$

Dalam bentuk persamaan matrik :

$$\begin{bmatrix} n & \sum_{i=1}^n x_i \\ \sum_{i=1}^n x_i & \sum_{i=1}^n x_i^2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a \\ b \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sum_{i=1}^n y_i \\ \sum_{i=1}^n x_i y_i \end{bmatrix}$$

Solusinya:

$$\boxed{\begin{aligned} na + b \sum_{i=1}^n x_i &= \sum_{i=1}^n y_i \\ a \sum_{i=1}^n x_i + b \sum_{i=1}^n x_i^2 &= \sum_{i=1}^n x_i y_i \end{aligned}}$$

$$a = \frac{\sum_{i=1}^n x_i^2 \sum_{i=1}^n y_i - \sum_{i=1}^n x_i \sum_{i=1}^n x_i y_i}{\sum_{i=1}^n x_i^2 - \left(\sum_{i=1}^n x_i \right)^2}$$

$$b = \frac{n \sum_{i=1}^n x_i y_i - \sum_{i=1}^n x_i \sum_{i=1}^n y_i}{n \sum_{i=1}^n x_i^2 - \left(\sum_{i=1}^n x_i \right)^2}$$

Regresi Kuadratik

- › Persamaan kurva : $f(x) = a + bx + cx^2$ dari titik-titik (x_i, y_i) .
- › Karena (x_i, y_i) merupakan hasil pengukuran yang mengandung galat, maka dapat ditulis :

$$g(x_i) = y_i + e_i, \quad i = 1, 2, \dots, n$$

- › Deviasi persamaan kurva dengan nilai data :

$$r_i = y_i - f(x_i) = y_i - (a + bx_i + cx_i^2)$$

Regresi Kuadratik (Cont.)

Total kuadrat deviasinya :

$$R = \sum r_i^2 = \sum_{i=1}^n (y_i - a - bx_i - cx_i^2)^2$$

Agar R minimum, maka haruslah :

$$\frac{\partial R}{\partial a} = -2 \sum (y_i - a - bx_i - cx_i^2) = 0$$

$$\frac{\partial R}{\partial b} = -2 \sum x_i (y_i - a - bx_i - cx_i^2) = 0$$

$$\frac{\partial R}{\partial c} = -2 \sum x_i^2 (y_i - a - bx_i - cx_i^2) = 0$$

Regresi Kuadratik (Cont.)

- › Ketiga persamaan dibagi -2, menjadi :

$$\sum (y_i - a - bx_i - cx_i^2) \Rightarrow \sum y_i - \sum a - \sum bx_i - \sum cx_i^2$$

$$\sum x_i(y_i - a - bx_i - cx_i^2) \Rightarrow \sum x_i y_i - \sum ax_i - \sum bx_i^2 - \sum cx_i^3$$

$$\sum x_i^2(y_i - a - bx_i - cx_i^2) \Rightarrow \sum x_i^2 y_i - \sum ax_i^2 - \sum bx_i^3 - \sum cx_i^4$$

↓

$$\sum a + \sum bx_i + \sum cx_i^2 = \sum y_i$$

$$\sum ax_i + \sum bx_i^2 + \sum cx_i^3 = \sum x_i y_i$$

$$\sum ax_i^2 + \sum bx_i^3 + \sum cx_i^4 = \sum x_i^2 y_i$$

↓

$$\begin{bmatrix} n & \sum x_i & \sum x_i^2 \\ \sum x_i & \sum x_i^2 & \sum x_i^3 \\ \sum x_i^2 & \sum x_i^3 & \sum x_i^4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a \\ b \\ c \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sum y_i \\ \sum x_i y_i \\ \sum x_i^2 y_i \end{bmatrix}$$

- Regresi linier hanya cocok untuk data yang memiliki hubungan linier antara variabel bebas dengan variabel terikatnya.
- Penggambaran grafik dan pemeriksaan data secara visual untuk memastikan apakah berlaku suatu model linier

Linearisasi Pangkat Sederhana

- Mencocokkan data dengan fungsi $y = Cx^b$

$$y = Cx^b$$

$$\ln(y) = \ln(C) + b \ln(x)$$

$$Y = a + bX$$

i	x_i	y_i	$X_i = \ln(x_i)$	$Y_i = \ln(y_i)$	X_i^2	$X_i Y_i$
1	0.15	4.4964	-1.897119985	1.503277077	3.5991	-2.8519
2	0.4	5.1284	-0.916290732	1.63479372	0.8396	-1.49795
3	0.6	5.6931	-0.510825624	1.739254915	0.2609	-0.88846
4	1.01	6.2884	0.009950331	1.838706666	1E-04	0.018296
5	1.5	7.0989	0.405465108	1.959939842	0.1644	0.794687
6	2.2	7.5507	0.78845736	2.021640274	0.6217	1.593977
7	2.4	7.5106	0.875468737	2.016315356	0.7664	1.765221
			-1.244894804	12.71392785	6.2522	-1.06612
			ΣX_i	ΣY_i	ΣX_i^2	$\Sigma X_i Y_i$

→ Sistem persamaan linier :

$$\begin{bmatrix} 7 & -1.2447 \\ -1.2447 & 6.2522 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a \\ b \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 12.7139 \\ -1.0659 \end{bmatrix}$$

Solusinya adalah : $a = 1.8515$, $b = 0.1981$

$$C = e^a = e^{1.8515} = 6.369366$$

Jadi kurva yang dipakai :

$$y = 6.369366 x^{0.1981}$$

Linearisasi Fungsi Eksponensial

- Mencocokkan data dengan fungsi $y = Ce^{bx}$

$$y = Ce^{bx}$$

$$\ln(y) = \ln(C) + bx \ln(e)$$

$$\ln(y) = \ln(C) + bx$$

$$\underline{\underline{Y}} = \underline{\underline{a}} + \underline{\underline{bX}}$$

i	x _i	y _i	Y _i = ln(y _i)	x _i ²	x _i y _i
1	0.15	4.4964	1.503277077	0.0225	0.2255
2	0.4	5.1284	1.63479372	0.16	0.6539
3	0.6	5.6931	1.739254915	0.36	1.0436
4	1.01	6.2884	1.838706666	1.0201	1.8571
5	1.5	7.0989	1.959939842	2.25	2.9399
6	2.2	7.5507	2.021640274	4.84	4.4476
7	2.4	7.5106	2.016315356	5.76	4.8392
	8.26		12.71392785	14.4126	16.007
	Σx_i		ΣY_i	Σx_i^2	$\Sigma x_i Y_i$

→ Sistem persamaan linier :

$$\begin{bmatrix} 7 & 8.26 \\ 8.26 & 14.416 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a \\ b \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 12.7139 \\ 16.007 \end{bmatrix}$$

Solusinya adalah : a =,
b =

$$C = e^a = e^a =$$

Jadi kurva yang dipakai :

$$y = Ce^{bx}$$

- › $(n+1)$ buah titik berbeda $(x_0, y_0), (x_1, y_1), \dots, (x_n, y_n)$.
- › Menentukan polinom $p_n(x)$ yang menginterpolasi semua titik-titik tersebut sedemikian rupa sehingga :
 $y_i = p_n(x_i)$ untuk $i=0,1,2,\dots,n$
- › Selanjutnya $p(x)$ dapat digunakan untuk menghitung hampiran $y(x)$.
- › Jika $x_0 < x_k < x_n$, maka $p(x_k)$ disebut nilai interpolasi.
- › Jika $x_k < x_0$ atau $x_k > x_n$, maka $p(x_k)$ disebut nilai ekstrapolasi.
- › Interpolasi bermanfaat untuk mencari nilai hampiran sebagai pengisi kaitan data yang hilang.

Interpolasi Linier

- › Interpolasi dua buah titik dengan sebuah garis lurus. Misal (x_0, y_0) dan (x_1, y_1) .

- › Persamaan garis lurus yang terbentuk :

$$p_1(x) = a_0 + a_1 x$$

- › a_0 dan a_1 dicari dengan cara berikut :

$$y_0 = a_0 + a_1 x_0$$

$$y_1 = a_0 + a_1 x_1$$

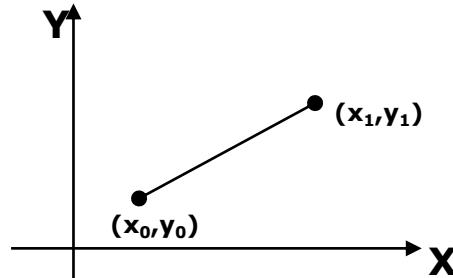
Dengan proses eliminasi dan substitusi didapatkan:

$$a_1 = \frac{y_1 - y_0}{x_1 - x_0}$$

$$a_0 = \frac{x_1 y_0 - x_0 y_1}{x_1 - x_0}$$

Setelah disubtitusi dalam persamaan dan dilakukan sedikit otak-atik aljabar didapatkan :

$$p_1(x) = y_0 + \frac{(y_1 - y_0)}{(x_1 - x_0)}(x - x_0)$$



Interpolasi Kuadratik

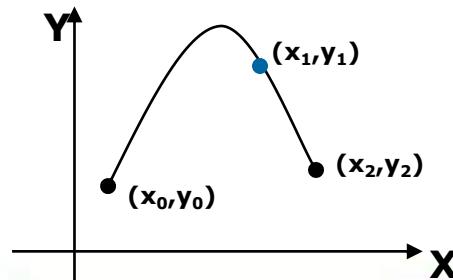
- Interpolasi tiga buah titik dengan sebuah persamaan polinom kuadrat. Misal (x_0, y_0) , (x_1, y_1) dan (x_2, y_2) .
- Persamaan polinom kuadrat yang terbentuk :
$$p_2(x) = a_0 + a_1x + a_2x^2$$
- Persamaan dari 3 titik dengan a_0 , a_1 dan a_2 adalah sebagai berikut :

$$a_0 + a_1x_0 + a_2x_0^2 = y_0$$

$$a_0 + a_1x_1 + a_2x_1^2 = y_1$$

$$a_0 + a_1x_2 + a_2x_2^2 = y_2$$

dengan metode eliminasi Gauss, didapatkan nilai a_0, a_1 dan a_2 .



Interpolasi Kubik

- › Interpolasi empat buah titik dengan sebuah persamaan polinom kubik. Misal (x_0, y_0) , (x_1, y_1) , (x_2, y_2) , dan (x_3, y_3) .
- › Persamaan polinom kuadrat yang terbentuk :

$$p_3(x) = a_0 + a_1x + a_2x^2 + a_3x^3$$

- › Persamaan dari 4 titik dengan a_0 , a_1 , a_2 dan a_3 adalah sebagai berikut :

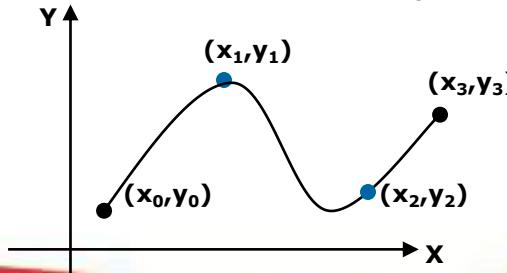
$$a_0 + a_1x_0 + a_2x_0^2 + a_3x_0^3 = y_0$$

$$a_0 + a_1x_1 + a_2x_1^2 + a_3x_1^3 = y_1$$

$$a_0 + a_1x_2 + a_2x_2^2 + a_3x_2^3 = y_2$$

$$a_0 + a_1x_3 + a_2x_3^2 + a_3x_3^3 = y_3$$

Dengan metode eliminasi Gauss, didapatkan nilai a_0, a_1 dan a_2 .



Interpolasi linier, kuadratik, kubik dan seterusnya relatif kurang disukai disebabkan persamaan yang diperoleh (terutama yang berderajat tinggi) akan berkondisi buruk.

Interpolasi Lagrange

- › Nama diambil dari penemunya Joseph Louis Lagrange (Perancis)
- › Bentuk umum derajat $\leq n$ untuk $(n+1)$ titik berbeda :

$$p_n(x) = \sum_{i=0}^n y_i L_i(x) = y_0 L_0(x) + y_1 L_1(x) + \dots + y_n L_n(x)$$

$$L_i(x) = \prod_{\substack{j=0 \\ j \neq i}}^n \frac{(x - x_j)}{(x_i - x_j)} = \frac{(x - x_0)(x - x_1)\dots(x - x_{i-1})(x - x_{i+1})\dots(x - x_n)}{(x_i - x_0)(x_i - x_1)\dots(x_i - x_{i-1})(x_i - x_{i+1})\dots(x_i - x_n)}$$

Contoh Kasus :

Diberikan fungsi $y = f(x)$ dengan 3 buah titik data dalam tabel berikut :

X	1	4	6
Y	1.5709	1.5727	1.5751

tentukan nilai $f(3.5)!$

Interpolasi Lagrange

```
function Lagrange (x:real; n: integer): real;
var
i, j : integer;
P, L : real;
begin
  P = 0;
  for i:=0 to n do
    begin
      L :=1;
      for j:=0 to n do
        if i<>j then
          L:=L*(x-x(j))/(x(i)-x(j));
      endfor;
      P:=P+y(i)*L;
    endfor;
  Lagrange :=P;
end.
```

Kurang disukai karena :
Jumlah komputasi yang dibutuhkan untuk satu kali interpolasi besar.
Hasil komputasi pada derajat yang lebih rendah tidak bisa digunakan untuk menghitung derajat yang lebih tinggi.

› Bentuk umum :

(i) Rekurens :

$$p_n(x) = p_{n-1}(x) + a_n(x-x_0)(x-x_1)\dots(x-x_{n-1})$$

(ii) Basis :

$$p_0(x) = f(x_0) = y_0$$

$$a_0 = f(x_0)$$

$$a_1 = f[x_1, x_0]$$

$$a_2 = f[x_2, x_1, x_0]$$

...

$$a_n = f[x_n, x_{n-1}, \dots, x_1, x_0]$$

$$f[x_i, x_j] = \frac{f(x_i) - f(x_j)}{x_i - x_j}$$

$$f[x_i, x_j, x_k] = \frac{f[x_i, x_j] - f[x_j, x_k]}{x_i - x_k}$$

...

$$f[x_n, x_{n-1}, \dots, x_1, x_0] = \frac{f[x_n, x_{n-1}, \dots, x_1] - f[x_{n-1}, x_{n-2}, \dots, x_0]}{x_n - x_0}$$

Bentuk umum juga dapat ditulis :

$$p_n(x) = f(x_0) + (x - x_0)f[x_1, x_0] + (x - x_0)(x - x_1)f[x_2, x_1, x_0] + \dots + (x - x_0)(x - x_1)\dots(x - x_{n-1})f[x_n, x_{n-1}, \dots, x_1, x_0]$$

Tabel Selisih Terbagi Newton

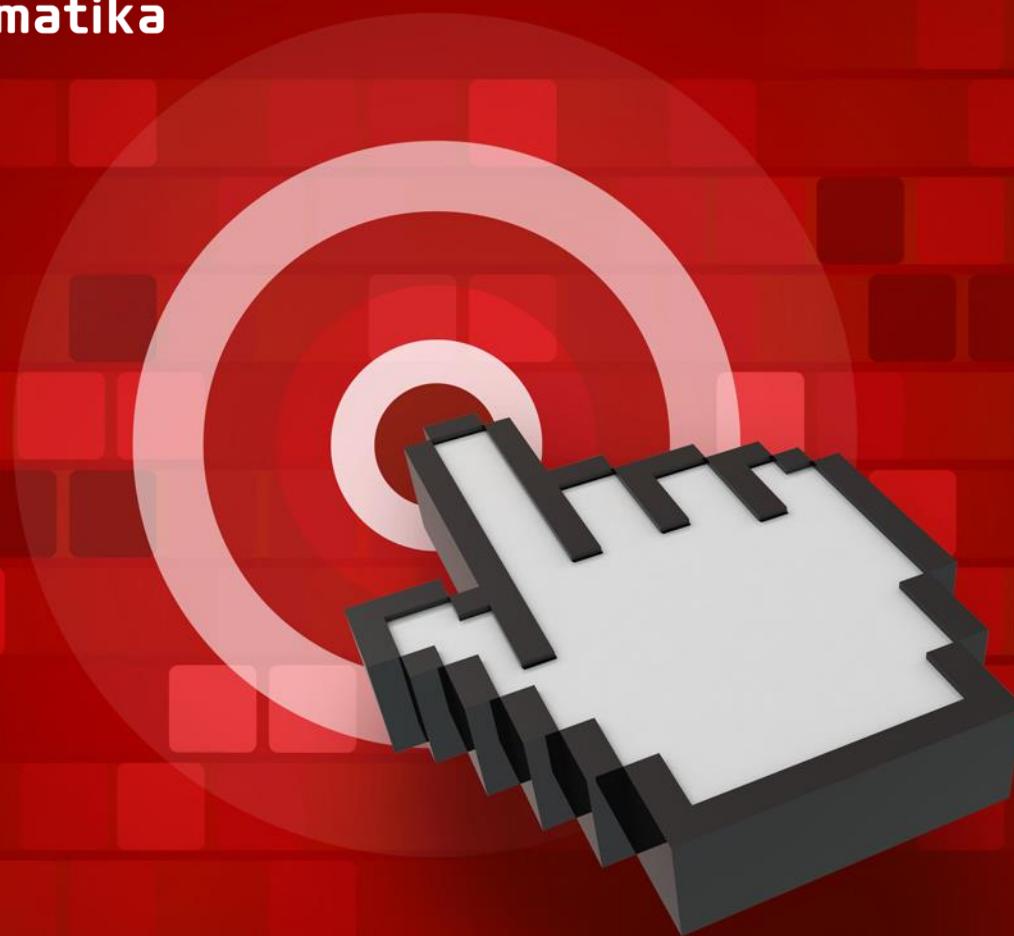
i	x_i	$y_i = f(x_i)$	ST-1	ST-2	ST-3	...
0	x_0	$f(x_0)$	$f[x_1, x_0]$	$f[x_2, x_1, x_0]$	$f[x_3, x_2, x_1, x_0]$...
1	x_1	$f(x_1)$	$f[x_2, x_1]$	$f[x_3, x_2, x_1]$...	
2	x_2	$f(x_2)$	$f[x_3, x_2]$...		
3	x_3	$f(x_3)$...			
...				

ST : Selisih Terbagi

Contoh Kasus :

Diberikan data pada tabel dibawah ini, taksirlah nilai fungsi di $x = 2.5$! Dengan polinom newton orde 4.

x_i	0.0	1.0	2.0	3.0	4.0
$f(x_i)$	1.0000	0.5403	-0.4161	-0.9900	-0.6536



THANK YOU