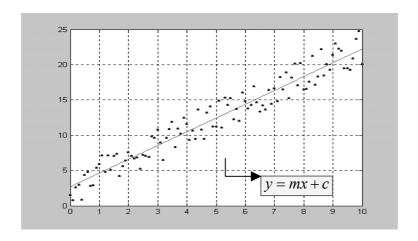
# BAB 9 Regresi Linier, Regresi Eksponensial dan Regresi Polinomial

Regresi adalah sebuah teknik untuk memperoleh persamaan kurva pendekatan dari titik-titik data

### Regresi Linier

Regresi linier digunakan menentukan fungsi linier (garis lurus) yang paling sesuai dengan kumpulan titik data  $(x_n, y_n)$  yang diketahui.



Gambar 23.1. Sebaran data dengan kurva linier

Dalam regresi linier ini yang dicari adalah nilai m dan c dari fungsi linier y=mx+c, dengan:

$$m = \frac{N \sum_{n=1}^{N} x_n y_n - \left(\sum_{n=1}^{N} x_n\right) \left(\sum_{n=1}^{N} y_n\right)}{N \sum_{n=1}^{N} x_n^2 - \left(\sum_{n=1}^{N} x_n\right)^2}$$

$$c = \frac{\sum_{n=1}^{N} y_n}{N} - m \frac{\sum_{n=1}^{N} x_n}{N} = \bar{y} - m\bar{x}$$

# Algoritma Regresi Linier

- (1) Tentukan N titik data yang diketahui dalam  $(x_i,y_i)$  untuk i=1,2,3,...,N
- (2) Hitung nilai m dan c dengan menggunakan formulasi dari regresi linier di atas
- (3) Tampilkan fungsi linier
- (4) Hitung fungsi linier tersebut dalam range x dan step dx tertentu
- (5) Tampilkan hasil tabel  $(x_n, y_n)$  dari hasil fungsi linier tersebut.

### Regresi Eksponensial

Regresi eksponensial digunakan menentukan fungsi eksponensial yang paling sesuai dengan kumpulan titik data  $(x_n, y_n)$  yang diketahui. Regresi eksponensial ini merupakan pengembangan dari regresi linier dengan memanfaatkan fungsi logaritma.

#### Perhatikan:

$$y = e^{-ax+b}$$

dengan melogaritmakan persamaan di atas akan diperoleh:

$$\ln y = \ln(e^{ax+b})$$

$$\ln y = ax + b$$

atau dapat dituliskan bahwa:

$$z = ax + b$$
 dimana  $z = \ln y$ 

Dengan demikian dapat digunakan regresi linier dalam menentukan fungsi eksponensial yang paling sesuai dengan data.

### Algoritma Regresi Eksponensial

- (1) Tentukan N titik data yang diketahui dalam  $(x_i, y_i)$  untuk i=1,2,3,...,N
- (2) Ubah nilai y menjadi z dengan  $z = \ln y$
- (3) Hitung nilai a dan b dengan menggunakan formulasi dari regresi linier di atas
- (4) Tampilkan fungsi eksponensial  $y = e^{-ax+b}$
- (5) Hitung fungsi eksponensial tersebut dalam range x dan step dx tertentu
- (6) Tampilkan hasil tabel  $(x_n,y_n)$  dari hasil fungsi eksponensial tersebut.

## Regresi Polinomial

Regresi polinomial digunakan menentukan fungsi polynomial yang paling sesuai dengan kumpulan titik data  $(x_n,y_n)$  yang diketahui.

Fungsi pendekatan:

$$y = a_0 + a_1 x + a_1 x^2 + ... + a_n x^n$$

Regresi polinomial tingkat n dikembangkan dari model matrik normal sebagai berikut:

$$\begin{bmatrix} \sum_{i=1}^{n} x_{i}^{n} & \sum_{i=1}^{n} x_{i}^{n+1} & \sum_{i=1}^{n} x_{i}^{n+2} & \dots & \sum_{i=1}^{n} x_{i}^{2n} \\ \sum_{i=1}^{n} x_{i}^{n-1} & \sum_{i=1}^{n} x_{i}^{n} & \sum_{i=1}^{n} x_{i}^{n+1} & \dots & \sum_{i=1}^{n} x_{i}^{2n-1} \\ \sum_{i=1}^{n} x_{i}^{n-2} & \sum_{i=1}^{n} x_{i}^{n-1} & \sum_{i=1}^{n} x_{i}^{n} & \dots & \sum_{i=1}^{n} x_{i}^{2n-2} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ n & \sum_{i=1}^{n} x_{i} & \sum_{i=1}^{n} x_{i}^{2n} & \dots & \sum_{i=1}^{n} x_{i}^{n} \\ n & \sum_{i=1}^{n} x_{i} & \sum_{i=1}^{n} x_{i}^{2n} & \dots & \sum_{i=1}^{n} x_{i}^{n} \\ n & \sum_{i=1}^{n} x_{i} & \sum_{i=1}^{n} x_{i}^{2n} & \dots & \sum_{i=1}^{n} x_{i}^{n} \\ n & \sum_{i=1}^{n} x_{i} & \sum_{i=1}^{n} x_{i}^{2n} & \dots & \sum_{i=1}^{n} x_{i}^{2n} \\ n & \sum_{i=1}^{n} x_{i} & \sum_{i=1}^{n} x_{i}^{2n} & \dots & \sum_{i=1}^{n} x_{i}^{2n} \\ n & \sum_{i=1}^{n} x_{i} & \sum_{i=1}^{n} x_{i} & \dots & \sum_{i=1}^{n} x_{i}^{2n} \\ n & \sum_{i=1}^{n} x_{i} & \sum_{i=1}^{n} x_{i} & \dots & \sum_{i=1}^{n} x_{i}^{2n} \\ n & \sum_{i=1}^{n} x_{i} & \sum_{i=1}^{n} x_{i} & \dots & \sum_{i=1}^{n} x_{i}^{2n} \\ n & \sum_{i=1}^{n} x_{i} & \sum_{i=1}^{n} x_{i} & \dots & \sum_{i=1}^{n} x_{i} \\ n & \sum_{i=1}^{n} x_{i} & \sum_{i=1}^{n} x_{i} & \dots & \sum_{i=1}^{n} x_{i} \\ n & \sum_{i=1}^{n} x_{i} & \sum_{i=1}^{n} x_{i} & \dots & \sum_{i=1}^{n} x_{i} \\ n & \sum_{i=1}^{n} x_{i} & \sum_{i=1}^{n} x_{i} & \dots & \sum_{i=1}^{n} x_{i} \\ n & \sum_{i=1}^{n} x_{i} & \sum_{i=1}^{n} x_{i} & \dots & \sum_{i=1}^{n} x_{i} \\ n & \sum_{i=1}^{n} x_{i} & \sum_{i=1}^{n} x_{i} & \dots & \sum_{i=1}^{n} x_{i} \\ n & \sum_{i=1}^{n} x_{i} & \sum_{i=1}^{n} x_{i} & \dots & \sum_{i=1}^{n} x_{i} \\ n & \sum_{i=1}^{n} x_{i} & \sum_{i=1}^{n} x_{i} & \sum_{i=1}^{n} x_{i} & \dots & \sum_{i=1}^{n} x_{i} \\ n & \sum_{i=1}^{n} x_{i} \\ n & \sum_{i=1}^{n} x_{i} \\ n & \sum_{i=1}^{n} x_{i} & \sum$$

Hasil dari model matrik normal di atas adalah nilai-nilai  $a_0$ ,  $a_1$ ,  $a_2$ , ...,  $a_n$ .

# Algoritma Regresi Polinomial

- (1) Tentukan N titik data yang diketahui dalam  $(x_i,y_i)$  untuk i=1,2,3,...,N
- (2) Hitung nilai-nilai yang berhubungan dengan jumlahan data untuk mengisi matrik normal
- (3) Hitung nilai koefisien-koefisien  $a_0$ ,  $a_1$ ,  $a_2$ , ...,  $a_n$  dengan menggunakan eliminasi gauss/jordan
- (4) Tampilkan fungsi polinomial  $y = a_0 + a_1x + a_1x^2 + ... + a_nx^n$
- (5) Hitung fungsi polinomial tersebut dalam range x dan step dx tertentu
- (6) Tampilkan hasil tabel  $(x_n, y_n)$  dari hasil fungsi polinomial tersebut.