

Minste kvadraters løsning

La A være en $m \times n$ -matrise og \mathbf{b} en vektor i \mathbb{R}^m . En **minste kvadraters løsning** av systemet $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$ er en vektor $\hat{\mathbf{x}}$ i \mathbb{R}^n slik at

$$\text{dist}(\mathbf{b}, A\hat{\mathbf{x}}) \leq \text{dist}(\mathbf{b}, A\mathbf{x})$$

for alle \mathbf{x} i \mathbb{R}^n .

La $\hat{\mathbf{b}} = \text{proj}_{\text{Col } A} \mathbf{b}$. Da har vi $A\hat{\mathbf{x}} = \hat{\mathbf{b}}$. Fra dette kan vi utlede følgende:

Teorem

En vektor $\hat{\mathbf{x}}$ er en minste kvadraters løsning av systemet $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$ hvis og bare hvis $A^T A\hat{\mathbf{x}} = A^T \mathbf{b}$.

Lineære modeller

Hvis vi vil finne en rett linje $y = \beta_0 + \beta_1 x$ som går gjennom alle punktene $(x_1, y_1), (x_2, y_2), \dots, (x_n, y_n)$, kan vi løse likningssystemet

$$\beta_0 + \beta_1 x_1 = y_1$$

$$\beta_0 + \beta_1 x_2 = y_2$$

$$\vdots$$

$$\beta_0 + \beta_1 x_n = y_n$$

for β_0 og β_1 .

Hvis punktene ikke ligger nøyaktig på en rett linje, har systemet ingen løsning. Kan bruke minste kvadraters løsning for å finne en rett linje som passer best mulig.

Lineære modeller

- Vi vil finne en rett linje som passer best mulig til punktene $(x_1, y_1), (x_2, y_2), \dots, (x_n, y_n)$.
- Koeffisientmatrisen X og høyresiden \mathbf{y} til det aktuelle likningssystemet er:

$$X = \begin{bmatrix} 1 & x_1 \\ 1 & x_2 \\ \vdots & \vdots \\ 1 & x_n \end{bmatrix} \quad \mathbf{y} = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix}$$

- La $\hat{\beta} = \begin{bmatrix} \beta_0 \\ \beta_1 \end{bmatrix}$ være minste kvadraters løsning av $X\beta = \mathbf{y}$.
- Da er $y = \beta_0 + \beta_1 x$ den linjen som passer best til punktene.

Dagens pensum



- **Lay 6.5** *Least-Squares Problems*, s. 378–383
- **Lay 6.6** *Applications to Linear Models*, s. 386–391