

Sats 8 (Ortogonaluppdelningssatsen). Låt W vara ett delrum till \mathbb{R}^n . Då kan varje y i \mathbb{R}^n skrivas entydigt på formen

$$y = \hat{y} + z,$$

där \hat{y} är i W och z i W^\perp .

Om $\{u_1, \dots, u_p\}$ är en ortonormalbas för W , så är

$$\hat{y} = \frac{y \cdot u_1}{u_1 \cdot u_1} u_1 + \dots + \frac{y \cdot u_p}{u_1 \cdot u_p} u_p,$$

och $z = y - \hat{y}$.

$\hat{y} = \text{proj}_W y$ är den ortogonala projektionen på W .

Sats 9 (Bästa approximationssatsen). Låt W vara ett delrum till \mathbb{R}^n , $y \in \mathbb{R}^n$ och $\hat{y} = \text{proj}_W y$. Då är \hat{y} den punkt i W som är närmast y , dvs

$$\|y - \hat{y}\| < \|y - v\|$$

för alla v i W , $v \neq \hat{y}$.

Sats 11 (Gram-Schmidt-processen). Givet en bas $\{x_1, \dots, x_p\}$ för ett delrum W , definiera

$$v_1 = x_1$$

$$v_2 = x_2 - \frac{x_2 \cdot v_1}{v_1 \cdot v_1} v_1$$

$$v_3 = x_3 - \frac{x_3 \cdot v_1}{v_1 \cdot v_1} v_1 - \frac{x_3 \cdot v_2}{v_2 \cdot v_2} v_2$$

\vdots

$$v_p = x_p - \frac{x_p \cdot v_1}{v_1 \cdot v_1} v_1 - \frac{x_p \cdot v_2}{v_2 \cdot v_2} v_2 - \dots - \frac{x_p \cdot v_p}{v_p \cdot v_p} v_p$$

Då är $\{v_1, \dots, v_p\}$ en ortonormalbas för W , och dessutom är

$$\text{Span}\{v_1, \dots, v_k\} = \text{Span}\{x_1, \dots, x_k\}$$

för $1 \leq k \leq p$.

Minsta kvadrat-problem

Definition 6. *Givet en $m \times n$ -matris A , så är minsta kvadratlösningen till $Ax = \mathbf{b}$ en vektor $\hat{\mathbf{x}}$ sådan att*

$$\|\mathbf{b} - A\hat{\mathbf{x}}\| \leq \|\mathbf{b} - A\mathbf{x}\|$$

för alla $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$.

- Hur hitta ett sådant $\hat{\mathbf{x}}$?
- Ett sätt är att använda normalekvationerna.

Vektorn $\hat{\mathbf{x}}$ är en minsta kvadratlösning till $Ax = \mathbf{b}$ om.m. det är lösning till systemet (normalekvationerna)

$$A^T A\hat{\mathbf{x}} = A^T \mathbf{b}.$$

OBS: Det är inte alltid det finns en entydig lösning $\hat{\mathbf{x}}$.

Sats 14. *$A^T A$ är inverterbar om.m. A har linjärt oberoende kolonner, och då har $Ax = \mathbf{b}$ bara en minsta kvadrat-lösning $\hat{\mathbf{x}}$, given av*
$$\hat{\mathbf{x}} = (A^T A)^{-1} A^T \mathbf{b}.$$

Då ges också projektionen av \mathbf{b} på $\text{Col}(A)$ av

$$\text{proj}_{\text{Col}(A)} \mathbf{b} = \hat{\mathbf{b}} = A\hat{\mathbf{x}} = A(A^T A)^{-1} A^T \mathbf{b}.$$