

# Numerisk Analys, MMG410. Övningar: linjära ekvationssystem

# Övning

a) Visa att matrisen  $A$  är singulär.

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 2 & 1 \\ 1 & 3 & 2 \end{bmatrix}$$

b) Hur många lösningar har systemet  $Ax = [2, 4, 6]^T$ ?

Lösning:

a)  $A[1, -1, 1]^T = \mathbf{0}$ .

b)  $A\mathbf{e} = [2, 4, 6]^T$ , dvs. oändligt många lösningar.

# Övning

Beräkna  $A^{-1}$  då

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & -1 & 0 \\ 1 & -2 & 1 \end{bmatrix}$$

Lösning:

Inversen beräknas normalt med LU-faktorisering. Beteckna inversen med  $X$ , s.a.  $AX = I$ . Kolonavis får vi  $Ax_k = e_k$ , där  $x_k$  och  $e_k$  är kolonn  $k$  i  $X$  resp.  $I$ . Vi har  $n$  linjära ekvationssystem att lösa.  $A$  är triangulär vilket förenklar lösningsprocessen. Vi kan i detta specialfall beräkna inversen med tre framåt substitutioner.

Problemet kan även lösas via ansats. En triangulär matris har en triangulär invers (om den existerar) s.a.  $(A^{-1})_{k,k} = 1/a_{k,k}$ . Ansatsen ger

$$I = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} = \underbrace{\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ \alpha & -1 & 0 \\ \beta & \gamma & 1 \end{bmatrix}}_X \underbrace{\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & -1 & 0 \\ 1 & -2 & 1 \end{bmatrix}}_A$$

vilket ger systemet (visa !)

$$\begin{cases} \alpha - 1 = 0 \\ \beta + \gamma + 1 = 0 \\ -\gamma - 2 = 0 \end{cases}$$

vilket ger  $\alpha = \beta = 1$  och  $\gamma = -2$ .

# Övning

$A$  är kvadratisk med  $A^2 = 0$  Visa att  $A$  är singulär.

Lösning:

$$0 = \det(A^2) = (\det A)^2 \Rightarrow \det A = 0.$$

# Övning

Antag att  $A, B \in \mathbb{R}^{n \times n}$ . Visa att  $(AB)^T = B^T A^T$  samt  $(AB)^{-1} = B^{-1} A^{-1}$  (när  $A$  och  $B$  är ickesingulära).

Lösning:

- a) Vi visar istället  $(A^T B)^T = B^T A$ . Detta är ekvivalent med det som efterfrågas om vi tar  $C = A^T$ . Partitionera matriserna kolonnvis  $A = [\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_n]$  och  $B = [\mathbf{b}_1, \dots, \mathbf{b}_n]$ . Vi får  $A^T B =$

$$\begin{bmatrix} \mathbf{a}_1^T \\ \mathbf{a}_2^T \\ \vdots \\ \mathbf{a}_n^T \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{b}_1 & \mathbf{b}_2 & \cdots & \mathbf{b}_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{a}_1^T \mathbf{b}_1 & \mathbf{a}_1^T \mathbf{b}_2 & \cdots & \mathbf{a}_1^T \mathbf{b}_n \\ \mathbf{a}_2^T \mathbf{b}_1 & \mathbf{a}_2^T \mathbf{b}_2 & \cdots & \mathbf{a}_2^T \mathbf{b}_n \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \mathbf{a}_n^T \mathbf{b}_1 & \mathbf{a}_n^T \mathbf{b}_2 & \cdots & \mathbf{a}_n^T \mathbf{b}_n \end{bmatrix}$$

Transponatet av ovanstående blir

$$\begin{bmatrix} \mathbf{a}_1^T \mathbf{b}_1 & \mathbf{a}_2^T \mathbf{b}_1 & \cdots & \mathbf{a}_n^T \mathbf{b}_1 \\ \mathbf{a}_1^T \mathbf{b}_2 & \mathbf{a}_2^T \mathbf{b}_2 & \cdots & \mathbf{a}_n^T \mathbf{b}_2 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \mathbf{a}_1^T \mathbf{b}_n & \mathbf{a}_2^T \mathbf{b}_n & \cdots & \mathbf{a}_n^T \mathbf{b}_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{b}_1^T \mathbf{a}_1 & \mathbf{b}_1^T \mathbf{a}_2 & \cdots & \mathbf{b}_1^T \mathbf{a}_n \\ \mathbf{b}_2^T \mathbf{a}_1 & \mathbf{b}_2^T \mathbf{a}_2 & \cdots & \mathbf{b}_2^T \mathbf{a}_n \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \mathbf{b}_n^T \mathbf{a}_1 & \mathbf{b}_n^T \mathbf{a}_2 & \cdots & \mathbf{b}_n^T \mathbf{a}_n \end{bmatrix}$$

vilket är lika med  $B^T A$ . Likheten ovan följer av att  $\mathbf{x}^T \mathbf{y} = \mathbf{y}^T \mathbf{x}$ .

b) Det enklaste sättet är att multiplicera ihop matriserna och se att vi får enhetsmatrisen:

$$(AB)(B^{-1}A^{-1}) = A(BB^{-1})A^{-1} = AIA^{-1} = AA^{-1} = I$$

Multiplikationen från andra hållet följer analogt.

# Övning

$A$  är ickesingulär. Visa att  $(A^{-1})^T = (A^T)^{-1}$ . Vi skriver därför  $A^{-T}$ .

Lösning:

Vi visar först att inversen är entydig. Om  $C$  är ickesingulär och  $CX = I$ ,  $CY = I$  följer  $C(X - Y) = 0$ , men  $C$  är ickesingulär så  $X - Y = 0$ .

Vidare är  $A^T(A^T)^{-1} = I$  men det gäller även att

$$I = A^{-1}A = (A^{-1}A)^T = A^T(A^{-1})^T.$$

Det följer att  $(A^{-1})^T = (A^T)^{-1}$ .

# Övning

Beskriv, i punktform, hur man löser systemet

$$\begin{bmatrix} L_1 & 0 \\ B & L_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{x} \\ \mathbf{y} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{b} \\ \mathbf{c} \end{bmatrix},$$

$L_1$  och  $L_2$  är undertriangulära ickesingulära matriser. Vektorerna har partitionerats så att de passar ihop med blocken i matrisen.

Lösning:

Systemet är ekvivalent med

$$L_1 \mathbf{x} = \mathbf{b}$$

$$B \mathbf{x} + L_2 \mathbf{y} = \mathbf{c}$$

Algoritm: Lös  $L_1 \mathbf{x} = \mathbf{b}$ , bilda  $\mathbf{t} = \mathbf{c} - B \mathbf{x}$  och lös slutligen  $L_2 \mathbf{y} = \mathbf{t}$ .

# Övning

a) Beräkna LU-faktoriseringen av matrisen nedan. b) När är matrisen singulär?

$$\begin{bmatrix} 1 & a \\ c & b \end{bmatrix}$$

# Övning

a) Beräkna LU-faktoriseringen av matrisen nedan. b) När är matrisen singulär?

$$\begin{bmatrix} 1 & a \\ c & b \end{bmatrix}$$

Lösning:

$$A = \begin{bmatrix} 1 & a \\ c & b \end{bmatrix} = \underbrace{\begin{bmatrix} \ell_{11} & 0 \\ \ell_{21} & \ell_{22} \end{bmatrix}}_L \cdot \underbrace{\begin{bmatrix} u_{11} & u_{12} \\ 0 & u_{22} \end{bmatrix}}_U$$
$$= \begin{bmatrix} u_{11}\ell_{11} & \ell_{11}u_{12} \\ \ell_{21}u_{11} & \ell_{21} \cdot u_{12} + \ell_{22} \cdot u_{22} \end{bmatrix}.$$

$$\ell_{11}u_{11} = 1, \ell_{11}u_{12} = a, \ell_{21}u_{11} = c, \ell_{21} \cdot u_{12} + \ell_{22} \cdot u_{22} = b, \ell_{11} = \ell_{22} = 1.$$

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ c & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & a \\ 0 & b - ca \end{bmatrix}$$

Singulär om  $b = ca$ .

# Övning

Visa att en symmetrisk och positivt definit matris  $A$  har:

- a) positiva diagonalelement;
- b) "stor diagonal",  $a_{j,j} + a_{k,k} > 2|a_{j,k}|$ ;
- c) det till beloppet största elementet på diagonalen;
- d) har positiva diagonalelement, i  $D$ , i  $LDL^T$  faktoriseringen (Du kan anta att den existerar).

Lösning:

Definition:  $\mathbf{x}^T A \mathbf{x} > 0, \forall \mathbf{x} \neq 0$ .

a) Tag  $\mathbf{x} = \mathbf{e}_k$ ,  $\mathbf{e}_k^T A \mathbf{e}_k = a_{k,k}$ .

b) Med  $\sigma = -\text{sign}(a_{j,k})$  och  $\mathbf{x} = \mathbf{e}_j + \sigma \mathbf{e}_k$  fås

$$\mathbf{x}^T A \mathbf{x} = a_{j,j} + 2\sigma a_{j,k} + a_{k,k} > 0 \Rightarrow \frac{a_{j,j} + a_{k,k}}{2} > |a_{j,k}|$$

$$c) |a_{j,k}| < \frac{a_{j,j} + a_{k,k}}{2} \leq \max(a_{j,j}, a_{k,k})$$

d) Eftersom  $A$  är positivt definit kan man visa att  $LDL^T$ -faktoriseringen alltid existerar (dvs. inget pivotelement kan bli noll).  $L$  är alltså ickesingulär och vi kan ta  $\mathbf{x} = L^{-T}\mathbf{e}_k$  ( $\mathbf{e}_k$  är kolonn  $k$  i  $I$ ).  $x$  kan inte vara noll (varför?) och vi får

$$0 < \mathbf{x}^T A \mathbf{x} = [L^{-T}\mathbf{e}_k]^T LDL^T [L^{-T}\mathbf{e}_k] = \mathbf{e}_k^T D \mathbf{e}_k = d_{k,k}$$

# Övning

Visa att matrisen nedan saknar LU-faktoriseringen:

$$\begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$$

# Övning

Visa att matrisen nedan saknar LU-faktoriseringen:

$$\begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$$

Lösning:

Gör ansatsen

$$\begin{bmatrix} l_1 & 0 \\ l_2 & l_3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_1 & u_2 \\ 0 & u_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \Rightarrow \begin{cases} l_1 u_1 = 0 \\ l_1 u_2 = 1, \\ l_2 u_1 = 1 \\ l_2 u_2 + l_3 u_3 = 0 \end{cases}$$

$l_1 u_1 = 0 \Rightarrow l_1 = 0$  eller  $u_1 = 0$ , men då kan inte  $l_1 u_2 = 1$  och  $l_2 u_1 = 1$ .

# Övning

Använd Choleskyfaktorisering för att avgöra för vilka  $\alpha$  följande matris är positivt definit.

$$A = \begin{bmatrix} \alpha & 1 \\ 1 & 2 \end{bmatrix}$$

14. Använd Choleskyfaktorisering för att avgöra för vilka  $\alpha$  följande matris är positivt definit.

$$A = \begin{bmatrix} \alpha & 1 \\ 1 & 2 \end{bmatrix}$$

Lösning:

Vi behöver antaga  $\alpha \neq 0$  för första steget i Gausseleminationen:

$$\begin{bmatrix} \alpha & 1 \\ 1 & 2 \end{bmatrix} = \underbrace{\begin{bmatrix} \ell_{11} & 0 \\ \ell_{21} & \ell_{22} \end{bmatrix}}_L \cdot \underbrace{\begin{bmatrix} \ell_{11} & \ell_{21} \\ 0 & \ell_{22} \end{bmatrix}}_{L^T} = \begin{bmatrix} \ell_{11}^2; & \ell_{11} \cdot \ell_{21} \\ \ell_{21} \cdot \ell_{11}; & \ell_{21}^2 + \ell_{22}^2 \end{bmatrix}$$

$$\Rightarrow A = LL^T,$$

$L = \begin{bmatrix} \sqrt{\alpha} & 0 \\ 1/\sqrt{\alpha} & \sqrt{2 - 1/\alpha} \end{bmatrix}$  För att kunna dra roten ur diagonalen måste  $\alpha > 0$  och  $2 - 1/\alpha > 0$ . Alltså  $\alpha > 1/2$ .

# Övning

$\mathbf{u}, \mathbf{v} \in \mathbb{R}^n$ . När existerar  $(I - \mathbf{u}\mathbf{v}^T)^{-1}$ ? Bestäm inversen när så är fallet (Den har nästan samma form som matrisen själv).

Lösning:

a) Om matrisen är singulär existerar  $\mathbf{x} \neq 0$  så att  $(I - \mathbf{u}\mathbf{v}^T)\mathbf{x} = \mathbf{0}$  dvs.  $\mathbf{x} = \mathbf{u}(\mathbf{v}^T\mathbf{x})$ , dvs.  $\mathbf{x}$  måste vara parallell med  $\mathbf{u}$ . Tag  $\mathbf{x} = \mathbf{u}$ . Detta ger  $\mathbf{u} = \mathbf{u}(\mathbf{v}^T\mathbf{u})$  dvs.  $\mathbf{v}^T\mathbf{u} = 1$ . Om  $\mathbf{v}^T\mathbf{u} \neq 1$  är matrisen ickesingulär.

$$(I - \mathbf{u}\mathbf{v}^T)(I - \sigma\mathbf{u}\mathbf{v}^T) = I - \sigma\mathbf{u}\mathbf{v}^T - \mathbf{u}\mathbf{v}^T + \mathbf{u}\mathbf{v}^T\sigma\mathbf{u}\mathbf{v}^T = I - \mathbf{u}\mathbf{v}^T(1 + \sigma - \sigma\mathbf{v}^T\mathbf{u})$$

Detta är enhetsmatrisen om  $\sigma = 1/(\mathbf{v}^T\mathbf{u} - 1)$  och  $\mathbf{v}^T\mathbf{u} \neq 1$ .

# Övning

Visa att  $\|\cdot\|_p$ ,  $p = 1, 2, \infty$  verkligen är vektornormer.

Lösning:

$p = 1$ :

$$1) \|\mathbf{x}\|_1 = \sum_{k=1}^n |x_k| > 0 \text{ om } \mathbf{x} \neq \mathbf{0}.$$

$$2) \|\gamma \mathbf{x}\|_1 = \sum_1^n |\gamma x_k| = |\gamma| \sum_1^n |x_k| = |\gamma| \|\mathbf{x}\|_1$$

$$\begin{aligned}3) \|\mathbf{x} + \mathbf{y}\|_1 &= \sum_1^n |x_k + y_k| \leq \sum_1^n (|x_k| + |y_k|) = \sum_1^n |x_k| + \sum_1^n |y_k| \\&= \|\mathbf{x}\|_1 + \|\mathbf{y}\|_1\end{aligned}$$

$p = 2$ :

1) och 2) enkla, visar tredje villkoret.

$$\begin{aligned}\|\mathbf{x} + \mathbf{y}\|_2^2 &= (\mathbf{x} + \mathbf{y})^T(\mathbf{x} + \mathbf{y}) = \mathbf{x}^T\mathbf{x} + 2\mathbf{x}^T\mathbf{y} + \mathbf{y}^T\mathbf{y} \\ &\leq \|\mathbf{x}\|_2^2 + 2\|\mathbf{x}\|_2\|\mathbf{y}\|_2 + \|\mathbf{y}\|_2^2 = (\|\mathbf{x}\|_2 + \|\mathbf{y}\|_2)^2\end{aligned}$$

$p = \infty$ :

1) och 2) enkla, visar tredje villkoret.

$$\begin{aligned}\|\mathbf{x} + \mathbf{y}\|_\infty &= \max_k |x_k + y_k| \leq \max_k (|x_k| + |y_k|) \leq \max_k |x_k| + \max_k |y_k| \\ &= \|\mathbf{x}\|_\infty + \|\mathbf{y}\|_\infty\end{aligned}$$

# Övning

Visa att  $\|\cdot\|_p$ ,  $p = 1, \infty$  verkligen är matrisnormer.

Lösning:

$p = 1$ :

1)  $\|A\|_1 = \max_j \sum_i |a_{i,j}|$  så om  $A \neq 0$  finns något  $a_{i,j} \neq 0$  varför  $\|A\|_1 > 0$ .

2)  $\|\gamma A\|_1 = \max_j \sum_i |\gamma a_{i,j}| = \max_j \sum_i |\gamma| |a_{i,j}| = |\gamma| \max_j \sum_i |a_{i,j}| = |\gamma| \|A\|_1$

3)  $\|A + B\|_1 = \max_j \sum_i |a_{i,j} + b_{i,j}| \leq \max_j \sum_i (|a_{i,j}| + |b_{i,j}|) \leq$

$\max_j \sum_i |a_{i,j}| + \max_j \sum_i |b_{i,j}| = \|A\|_1 + \|B\|_1$

Nu till submultiplikativiteten. Vi visar  $\|Ax\|_1 \leq \|A\|_1 \|\mathbf{x}\|_1$  först. Det följer från definitionen av normen

$$\|A\|_1 = \max_{\mathbf{x} \neq 0} \frac{\|A\mathbf{x}\|_1}{\|\mathbf{x}\|_1}$$

att  $\|A\|_1 \geq \|A\mathbf{x}\|_1 / \|\mathbf{x}\|_1$ . Nu till  $\|AB\|_1$ . Antag att max antas för kolonn  $k$  i  $B$ :

$$\|AB\|_1 = \|A\mathbf{b}_k\|_1 \leq \|A\|_1 \|\mathbf{b}_k\|_1 \leq \|A\|_1 \|B\|_1$$

$p = \infty$  kan visas analogt. Ett trick är att  $\|A^T\|_1 = \|A\|_\infty$ .

# Övning

Visa att  $\|\mathbf{x}\|_A = (\mathbf{x}^T A \mathbf{x})^{1/2}$  definierar en vektornorm (elliptisk norm), då  $A$  är symmetrisk och positivt definit.

Lösning:

Låt  $A = CC^T$  vara Choleskyfaktoriseringen av  $A$ . Då är

$$\|\mathbf{x}\|_A = (\mathbf{x}^T A \mathbf{x})^{1/2} = (\mathbf{x}^T CC^T \mathbf{x})^{1/2} = ((C^T \mathbf{x})^T (C^T \mathbf{x}))^{1/2} = \|C^T \mathbf{x}\|_2$$

Vi kan alltså återinföra  $\|\mathbf{x}\|_A$  på tvånormen. Eftersom  $A$  är positivt definit och därmed icke singulär är även  $C$  icke singulär, varför  
 $C^T \mathbf{x} = \mathbf{0} \Leftrightarrow \mathbf{x} = \mathbf{0}$  Vi testar nu de tre normvillkoren:

- 1)  $\|\mathbf{x}\|_A > 0, \mathbf{x} \neq \mathbf{0}$  ty  $\|C^T \mathbf{x}\|_2 > 0$  om  $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$  ty  $\|\cdot\|_2$  är en norm.
- 2)  $\|\alpha \mathbf{x}\|_A = \|\alpha C^T \mathbf{x}\|_2 = |\alpha| \|C^T \mathbf{x}\|_2 = |\alpha| \|\mathbf{x}\|_A$
- 3)  $\|\mathbf{x} + \mathbf{y}\|_A = \|C^T(\mathbf{x} + \mathbf{y})\|_2 \leq \|C^T \mathbf{x}\|_2 + \|C^T \mathbf{y}\|_2 = \|\mathbf{x}\|_A + \|\mathbf{y}\|_A$

# Övning

- a) Visa att  $\|A\|_{\max} = \max_{i,j} |a_{i,j}|$  definierar en matrisnorm, men att den ej är submultiplikativ. b) Visa att  $\|A\|_F = (\sum_{i,j} |a_{i,j}|^2)^{1/2}$  är en matrisnorm (Frobeniusnormen).

Lösning:

a)

- 1)  $\|A\|_{\max} = \max_{j,k} |a_{j,k}| > 0$  om något  $a_{j,k} \neq 0$ .
- 2)  $\|\gamma A\|_{\max} = \max_{j,k} |\gamma a_{j,k}| = |\gamma| \max_{j,k} |a_{j,k}| = |\gamma| \|A\|_{\max}$
- 3)  $\|A + B\|_{\max} = \max_{j,k} |a_{j,k} + b_{j,k}| \leq \max_{j,k} (|a_{j,k}| + |b_{j,k}|) \leq \max_{j,k} |a_{j,k}| + \max_{j,k} |b_{j,k}| = \|A\|_{\max} + \|B\|_{\max}$

Notera att denna norm inte är submultiplikativ. Tag  $A = \text{ones}(2)$ . Då är  $\|AA\|_{\max} = 2$ , men  $\|A\|_{\max} = 1$ .

b) Låt  $\text{vec}(A)$  vara den vektor som fås om man staplar alla  $A$ :s kolonner på varandra. Vi ser att  $\|A\|_F = \|\text{vec}(A)\|_2$ .

$$1) \|A\|_F = \|\text{vec}(A)\|_2 > 0 \text{ om något } a_{i,j} \neq 0.$$

$$2) \|\gamma A\|_F = \|\gamma \text{vec}(A)\|_2 = |\gamma| \|\text{vec}(A)\|_2 = |\gamma| \|A\|_F$$

$$3) \|A + B\|_F = \|\text{vec}(A + B)\|_2 = \|\text{vec}(A) + \text{vec}(B)\|_2 \leq \|\text{vec}(A)\|_2 + \|\text{vec}(B)\|_2 = \|A\|_F + \|B\|_F$$

# Övning

Låt  $D = \text{diag}(d_1, \dots, d_n)$  med alla  $d_i \neq 0$ . Beräkna  $\kappa(D)$  (för de tre normer vi använder).

# Övning

Låt  $D = \text{diag}(d_1, \dots, d_n)$  med alla  $d_i \neq 0$ . Beräkna  $\kappa(D)$ .

Lösning:

$D^{-1} = \text{diag}(1/d_1, \dots, 1/d_n)$ . För en diagonalmatris gäller  
 $\|D\| = \max_k |d_k|$  (för de tre normer vi använder). Så  
 $\kappa(D) = \max |d_k| \max |1/d_k| = \max |d_k| / \min |d_k|$ .

# Övning

Beräkna  $\kappa_1(A)$  som funktion av  $\alpha$  då

$$\begin{bmatrix} 1 & \alpha \\ 1 & 1 \end{bmatrix}$$

# Övning

Beräkna  $\kappa_1(A)$  som funktion av  $\alpha$  då

$$\begin{bmatrix} 1 & \alpha \\ 1 & 1 \end{bmatrix}$$

Lösning:

Om  $\alpha = 1$  så är matrisen singulär och vi säger att  $\kappa_1(A) = \infty$ . I annat fall gäller

$$\begin{aligned}\kappa_1(A) &= \underbrace{\left\| \begin{bmatrix} 1 & \alpha \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \right\|_1}_{\|A\|_1} \underbrace{\left\| \frac{1}{1-\alpha} \begin{bmatrix} 1 & -\alpha \\ -1 & 1 \end{bmatrix} \right\|_1}_{\|A^{-1}\|_1} \\ &= \underbrace{\max(1 + |\alpha|, 2)}_{\|A\|_1} \cdot \underbrace{\max(1 + |\alpha|, 2) / |1 - \alpha|}_{\|A^{-1}\|_1}\end{aligned}$$

Med andra ord,  $\kappa_1(A) = 4/|1 - \alpha|$  om  $|\alpha| < 1$  och  $(1 + |\alpha|)^2/|1 - \alpha|$  annars.

# Övning

Visa att en positivt definit matris  $A$  är ickesingulär och att inversen är positivt definit.

# Övning

Visa att en positivt definit matris är ickesingulär och att inversen är positivt definit.

Lösning:

- a) Om  $A$  är singulär existerar  $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$  s.a.  $A\mathbf{x} = \mathbf{0}$ . Medför att  $\mathbf{x}^T A \mathbf{x} = 0$ , motsägelse!
- b) Vi kräver inte att  $A$  är symmetrisk utan vet bara att  $\mathbf{x}^T A \mathbf{x} > 0$  om  $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ . Tag  $\mathbf{x} = A^{-1}\mathbf{y}$  (notera att  $\mathbf{x} = \mathbf{0} \Leftrightarrow \mathbf{y} = \mathbf{0}$ ). Vi får  $0 < \mathbf{x}^T A \mathbf{x} = (A^{-1}\mathbf{y})^T A (A^{-1}\mathbf{y}) = \mathbf{y}^T A^{-T} \mathbf{y}$  som är en skalär så att vi kan skriva (eftersom (skalär)<sup>T</sup> är det samma skalär)  $(\mathbf{y}^T A^{-T} \mathbf{y})^T = \mathbf{y}^T A^{-T} \mathbf{y}$ . Men  $(\mathbf{y}^T A^{-T} \mathbf{y})^T = \mathbf{y}^T A^{-1} \mathbf{y}$ . Alltså är  $0 < \mathbf{y}^T A^{-1} \mathbf{y}$ .

# Övning

Antag att  $A = BB^T$  där  $B$  är ickesingulär. Visa att  $A$  är symmetrisk och positivt definit.

# Övning

Antag att  $A = BB^T$  där  $B$  är ickesingulär. Visa att  $A$  är symmetrisk och positivt definit.

Lösning:

$$\text{Symmetrisk ty } A^T = (BB^T)^T = (B^T)^T B^T = BB^T = A.$$

$$\text{Positivt definit ty } \mathbf{x}^T A \mathbf{x} = \mathbf{x}^T BB^T \mathbf{x} = (B^T \mathbf{x})^T B^T \mathbf{x} = \|B^T \mathbf{x}\|_2^2 > 0 \text{ om } \mathbf{x} \neq 0.$$

# Övning

Antag att  $B$  nedan, av ordning  $n + 1$ , är symmetrisk och positivt definit,  $\alpha$  är en skalär,  $\mathbf{a}$  en kolonnvektor om  $n$  element, och  $A$  en kvadratisk matris av ordning  $n$ .

$$B = \begin{bmatrix} \alpha & \mathbf{a}^T \\ \mathbf{a} & A \end{bmatrix}$$

- Visa att  $\alpha > 0$  och att  $A$  är positivt definit.
- Beräkna Choleskyfaktoriseringen av  $B$  i termen av  $\alpha$ ,  $\mathbf{a}$  och  $A$ .

a)  $\mathbf{x}^T B \mathbf{x} > 0$  om  $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ . Tag  $\mathbf{x} = e_1 \neq \mathbf{0}$ . Ger  
 $0 < e_1^T B e_1 = e_1^T [\alpha, \mathbf{a}^T]^T = \alpha$ . Tag nu  $\mathbf{x}^T = [0, \mathbf{y}]$  med  
godtyckligt  $\mathbf{y} \neq \mathbf{0}$ . Detta medför att

$$0 < \mathbf{x}^T B \mathbf{x} = [0, \mathbf{y}^T] \underbrace{\begin{bmatrix} \alpha & \mathbf{a}^T \\ \mathbf{a} & A \end{bmatrix}}_{= \begin{bmatrix} \mathbf{a}^T \mathbf{y} \\ A \mathbf{y} \end{bmatrix}} \begin{bmatrix} 0 \\ \mathbf{y} \end{bmatrix} = \mathbf{y}^T A \mathbf{y}.$$

b) Gör ansatsen ( $L$  matris,  $\mathbf{z}$  vektor, och  $\lambda$  skalär):

$$\begin{bmatrix} \alpha & \mathbf{a}^T \\ \mathbf{a} & A \end{bmatrix} = \underbrace{\begin{bmatrix} \lambda & \mathbf{0} \\ \mathbf{z} & L \end{bmatrix}}_L \underbrace{\begin{bmatrix} \lambda & \mathbf{z}^T \\ \mathbf{0} & L^T \end{bmatrix}}_{L^T} = \begin{bmatrix} \lambda^2 & \lambda \mathbf{z}^T \\ \lambda \mathbf{z} & \mathbf{z} \mathbf{z}^T + L L^T \end{bmatrix}$$

vilket medför  $\lambda = \sqrt{\alpha}$ ,  $\mathbf{z} = \mathbf{a}/\sqrt{\alpha}$  och  
 $L L^T = A - \mathbf{z} \mathbf{z}^T = A - \mathbf{a} \mathbf{a}^T / \alpha$ .