

# 1 Repetitions- och kontrollfrågor. Föreläsning 2

1. Blandat, linjär algebra. Visa att

- (a) inversen till en symmetrisk matris är symmetrisk
- (b) för en godtycklig reell matris  $\mathbf{A}$  gäller att produkterna  $\mathbf{A}\mathbf{A}^T$  och  $\mathbf{A}^T\mathbf{A}$  är symmetriska.
- (c) matrisen  $\mathbf{A}\mathbf{A}^T$  är positivt semidefinit. (En matris är positivt semidefinit om  $\mathbf{x}^T\mathbf{A}\mathbf{x} \geq 0$  för alla  $\mathbf{x}$ .)
- (d) om  $\mathbf{x}_i, i = 1, 2, \dots, N$  är kolumnerna i matrisen  $\mathbf{X}$  så gäller att

$$\mathbf{X}\mathbf{X}^T = \sum_{i=1}^N \mathbf{x}_i\mathbf{x}_i^T$$

2. Derivator av funktioner m.a.p. vektorer och matriser kan defieras på många sätt. Ett sätt som är användbart i vissa sammanhang är den sorts derivata som betecknas  $\frac{\partial f}{\partial \mathbf{X}}$ , där  $f$  är en skalär och  $\mathbf{X}$  är en vektor eller matris. Anta att  $\mathbf{X}$  är en  $m \times n$  matris. Definitionen av  $\frac{\partial f}{\partial \mathbf{X}}$  är då

$$\frac{\partial f}{\partial \mathbf{X}} = \begin{pmatrix} \frac{\partial f}{\partial x_{11}} & \cdots & \frac{\partial f}{\partial x_{1n}} \\ \vdots & & \vdots \\ \frac{\partial f}{\partial x_{m1}} & \cdots & \frac{\partial f}{\partial x_{mn}} \end{pmatrix}, \quad (1)$$

dvs de partiella derivatorna sätts in en matris av samma dimension som  $\mathbf{X}$ . Verifiera att nedanstående deriveringsregler gäller genom att betrakta ett element  $(i, j)$  i derivatmatrisen.

(a) om  $f = \mathbf{x}^T\mathbf{x} = \|\mathbf{x}\|^2$ , så

$$\frac{\partial f}{\partial \mathbf{x}} = 2\mathbf{x}$$

(b) om  $f = \mathbf{X}^T\mathbf{X} = \text{tr}(\mathbf{X}^T\mathbf{X})$ , så

$$\frac{\partial f}{\partial \mathbf{X}} = 2\mathbf{X}$$

(c) om  $f = \mathbf{x}^T\mathbf{A}\mathbf{x} + \mathbf{b}^T\mathbf{x}$ , så

$$\frac{\partial f}{\partial \mathbf{x}} = (\mathbf{A} + \mathbf{A}^T)\mathbf{x} + \mathbf{b}$$

(d) om  $f = \text{tr}(\mathbf{X}^T\mathbf{A}\mathbf{X}) + \text{tr}(\mathbf{B}^T\mathbf{X})$ , så

$$\frac{\partial f}{\partial \mathbf{X}} = (\mathbf{A} + \mathbf{A}^T)\mathbf{X} + \mathbf{B}$$

3. I uppgift 2 (c), Visa dessutom att Hessianen ges av  $\mathbf{A}^T + \mathbf{A}$ .
4. Den stokastiska variabeln  $x$  kan endast anta värdena  $\{1,2,3,7,11\}$  med de respektive sannolikheterna  $P = 0.05, 0.1, 0.2, 0.4, 0.25$ . Beräkna väntevärdet och variansen för  $x$ .
5. Låt  $x$  vara en stokastisk variabel som är likformigt fördelad i intervallet  $[-1, 1]$ . Beräkna väntevärdet och variansen av  $x$ .
6. Beräkna väntevärdet och kovariansmatrisen för den tvådimensionella stokastiska variabeln  $\mathbf{x} = [x_1, x_2]^T$  då  $\mathbf{x}$  är likformigt fördelad i kvadraten  $-1 \leq x_1 \leq 1, 0 \leq x_2 \leq 2$ .
7. Låt  $\mathbf{x}$  vara en vektorvärd stokastisk variabel och låt  $\mathbf{A} = (\mathbf{a}_1 \mathbf{a}_2 \dots \mathbf{a}_n)$  vara en känd matris. Väntevärdet av en vektor- eller matrisvärd variabel fås genom att ta väntevärdet av varje ingående komponent. Vidare gäller att väntevärdesoperatoren är linjär. Utnyttja detta för att visa att
  - (a)  $E[\mathbf{a}_i x_i] = \mathbf{a}_i E[x_i]$ .
  - (b)  $E[\mathbf{A}\mathbf{x}] = \mathbf{A}E[\mathbf{x}]$ .
  - (c)  $E[\mathbf{x}^T \mathbf{A}^T] = E[\mathbf{x}]^T \mathbf{A}^T$ .
  - (d)  $E[\mathbf{A}\mathbf{x}\mathbf{x}^T \mathbf{A}^T] = \mathbf{A}E[\mathbf{x}\mathbf{x}^T] \mathbf{A}^T$ .
8. Låt  $x$  och  $y$  vara kontinuerliga skalärer och  $\mathbf{x}$  och  $\mathbf{y}$  är kontinuerliga vektorer. Vidare är  $a$  en diskret variabel. Skriv ut produktregeln (med korrekt val av  $P$  och  $p$  beroende på om faktorn är en sannolikhet eller en täthetsfunktion) i fallen:
  - (a)  $p(y, x)$
  - (b)  $p(a, x)$
  - (c)  $p(a, \mathbf{x}|\mathbf{y})$
  - (d)  $p(\mathbf{y}, \mathbf{x}|a)$
  - (e)  $p(\mathbf{x}, a)$  då  $a$  och  $\mathbf{x}$  är oberoende.
  - (f) Låt  $\dim(\mathbf{x}) = d$ . Utveckla m.h.a. produktregeln  $p(\mathbf{x})$  i en produkt av  $d$  st. faktorer.
9. Härled Bayes sats från produktregeln.
10. Tillämpningar av summaregeln. Summaregeln för uteslutande utsagor (eller händelser),  $A$  och  $B$  säger att  $P(A \text{ eller } B) = P(A) + P(B)$ . Vi kan dessutom generalisera denna regel till att  $P(A \text{ eller } B|C) = P(A|C) + P(B|C)$ . Anta att du har ett MI-problem med två klasser,  $C_1$  och  $C_2$ , vilka genererar mönster som består av två binära komponenter,  $x$  och  $y$ . Vi inför beteckningarna  $P_{00} = P(x = 0, y = 0|C_1)$ ,  $P_{01} = P(x = 0, y = 1|C_1)$ ,  $P_{10} = P(x = 1, y = 0|C_1)$  och  $P_{11} = P(x = 1, y = 1|C_1)$ , samt  $Q_{00} = P(x = 0, y = 0|C_2)$ ,  $Q_{01} = P(x = 0, y = 1|C_2)$ ,  $Q_{10} = P(x = 1, y = 0|C_2)$  och  $Q_{11} = P(x = 1, y = 1|C_2)$ . Uttryck följande sannolikheter i ovanstående  $P$  och  $Q$  samt *a priori* sannolikheterna  $P(C_1)$  och  $P(C_2)$ :
  - (a)  $P(C_1|x = 1, y = 0)$

- (b)  $P(x = 1|C_1)$
  - (c)  $P(C_1|x = 1)$
11. Utnyttja definitionen av väntevärde för att visa att om  $x$  och  $y$  är oberoende så gäller att  $E[xy] = E[x]E[y]$ .
  12. Om  $E[(x - m_x)(y - m_y)] = 0$  för två stokastiska variabler  $x$  och  $y$  där  $m_x = E[x]$  and  $m_y = E[y]$ , säger vi att  $x$  och  $y$  är okorrelerade. Visa att om  $x$  och  $y$  har väntevärde noll och är normalfördelade samt okorrelerade så är de också oberoende.
  13. Visa (gärna m.h.a en figur) att  $x$  och  $y$  är okorrelerade men däremot inte oberoende om den simultana täthetsfunktionen  $p(x, y)$  är  $\frac{1}{\pi}$  på enhetscirkeln och noll utanför.
  14. Visa utgående från definitionen av en kovariansmatris att den är
    - (a) Symmetrisk
    - (b) Positivt (semi-) definit.