ALBERT-LUDWIGS-UNIVERSITÄT FREIBURG INSTITUT FÜR INFORMATIK

Lehrstuhl für Mustererkennung und Bildverarbeitung Prof. Dr.-Ing. Hans Burkhardt Georges-Köhler-Allee Geb. 052, Zi 01-029 D-79110 Freiburg Tel. 0761 - 203 - 8260

Übungen zur Vorlesung Grundlagen der Bilderzeugung und Bildanalyse WS 05/06

Musterlösung 9

Aufgabe 9.1: Stochastische Grundlagen

a) Die Kreuzkovarianz ist definiert durch,

$$C_{\mathbf{x}\mathbf{y}} = E\{(\mathbf{x} - \mu_{\mathbf{x}})(\mathbf{y} - \mu_{\mathbf{y}})^T\}$$

wegen der Unabhängigkeit ergibt sich

$$C_{xy} = E\{(\mathbf{x} - \mu_{x})\}E\{(\mathbf{y} - \mu_{y})^{T}\} = (E\{\mathbf{x}\} - \mu_{x})(E\{\mathbf{y}\} - \mu_{y})^{T} = 0$$

Die Kreuzkorrelation ist definiert durch:

$$R_{\mathbf{x}\mathbf{y}} = E\{\mathbf{x}\mathbf{y}^T\} = E\{\mathbf{x}\}E\{\mathbf{y}^T\} = \mu_{\mathbf{x}}\mu_{\mathbf{y}}^T$$

Somit gilt:

$$C_{\mathbf{x}\mathbf{y}} = R_{\mathbf{x}\mathbf{y}} - \mu_{\mathbf{x}}\mu_{\mathbf{y}}^T$$

b) $\underline{\text{z.z.:}} Var\{\mathbf{x}\} = min_{\mathbf{z} \in \mathbb{R}^n} J(\mathbf{z}), \text{ wobei } J(\mathbf{z}) = E\{\|\mathbf{x} - \mathbf{z}\|^2\}$

<u>Beweis:</u> Nach Definiton gilt für die Varianz: $Var\{\mathbf{x}\} = E\{\|\mathbf{x} - E\{\mathbf{x}\}\|^2\}$ Es gilt weiter:

$$E\{\|\mathbf{x} - \mathbf{z}\|^2\}$$

$$= E\{\|\mathbf{x} - E\{\mathbf{x}\} + E\{\mathbf{x}\} - \mathbf{z}\|^2\}$$

$$= E\{\|\mathbf{x} - E\{\mathbf{x}\}\|^2\} + 2\langle E\{\mathbf{x}\} - \mathbf{z}, \underbrace{E\{\mathbf{x} - E\{\mathbf{x}\}\}}) + \|E\{\mathbf{x}\} - \mathbf{z}\|^2$$

$$= Var\{\mathbf{x}\} + \|E\{\mathbf{x}\} - \mathbf{z}\|^2$$
wird offenbar minimal für $\mathbf{z} = E\{\mathbf{x}\}$

c)
$$\underline{z.z.} E\{\|\mathbf{x} - \mathbf{y}\|^2\} = (\mu_x - \mu_y)^2 + Var\{\mathbf{x}\} + Var\{\mathbf{y}\}$$

 $\underline{\text{Beweis:}}$
 $E\{\|\mathbf{x} - \mathbf{y}\|^2\}$
 $= E\{\langle \mathbf{x} - \mathbf{y}, \mathbf{x} - \mathbf{y} \rangle\}$
 $= E\{\|\mathbf{x}\|^2\} + E\{\|\mathbf{y}\|^2\} - 2\langle \mu_x, \mu_y \rangle$
 $= E\{\|\mathbf{x}\|^2\} - \mu_x^2 + \mu_x^2 + E\{\|\mathbf{y}\|^2\} - \mu_y^2 + \mu_y^2 - 2\langle \mu_x, \mu_y \rangle$
 $= Var\{\mathbf{x}\} + \mu_x^2 + Var\{\mathbf{y}\} + \mu_y^2 - 2\mu_x\mu_y$
 $= Var\{\mathbf{x}\} + Var\{\mathbf{y}\} + (\mu_x - \mu_y)^2$

Aufgabe 9.2: Gaussverteilungen

1. Die Autokovarianz ergibt sich aus der Autokorrelation gerade durch Abzug der offenen Produkte der entsprechenden Mittelwerte:

$$C_{\mathbf{x}\mathbf{x}} = R_{\mathbf{x}\mathbf{x}} - \mu_{\mathbf{x}}\mu_{\mathbf{x}}^T = R_{\mathbf{x}\mathbf{x}} - \begin{pmatrix} 4 & 2 \\ 2 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 4 \end{pmatrix}$$

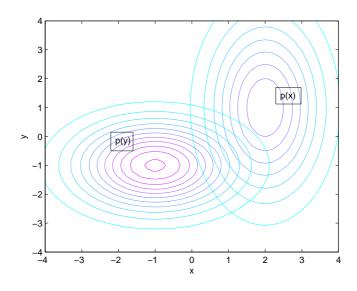
$$C_{\mathbf{y}\mathbf{y}} = R_{\mathbf{y}\mathbf{y}} - \mu_{\mathbf{y}}\mu_{\mathbf{y}}^T = R_{\mathbf{y}\mathbf{y}} - \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

Die entsprechenden Verteilungsdichten ergeben sich zu:

$$p(\mathbf{x}) = \frac{1}{4\pi} e^{-\frac{1}{2}(\mathbf{x} - \mu_{\mathbf{x}})^T \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0.25 \end{pmatrix} (\mathbf{x} - \mu_{\mathbf{x}})}$$

und

$$p(\mathbf{y}) = \frac{1}{2\pi\sqrt{2}}e^{-\frac{1}{2}(\mathbf{y}-\mu_{\mathbf{y}})^T \begin{pmatrix} 0.5 & 0\\ 0 & 1 \end{pmatrix}(\mathbf{y}-\mu_{\mathbf{y}})}$$



2. Wegen der Unabhängigkeit der Zufallsprozesse kann man leicht die Kreuzkorrelation berechnen:

$$R_{\mathbf{x}\mathbf{y}} = E\{\mathbf{x}\mathbf{y}^T\} = E\{\mathbf{x}\}E\{\mathbf{y}^T\} = \mu_{\mathbf{x}}\mu_{\mathbf{y}}^T = -\begin{pmatrix} 2 & 2 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$$

Die Kreuzkovarianz der beiden Prozesse $C_{\mathbf{x}\mathbf{y}} = 0$.