



Blatt 12

Aufgabe 12.1 (3 Punkte)

Vergleichen Sie

$$\vec{f}_o(\vec{x}) = E\{\vec{y}|\vec{x}\} = \int_{\vec{y}} \vec{y}P(\vec{y}|\vec{x})d\vec{y}$$

mit

$$\vec{d}(\vec{c}) = \begin{pmatrix} P(\omega_1|\vec{c}) \\ \vdots \\ P(\omega_k|\vec{c}) \end{pmatrix}$$

Aufgabe 12.2 (10 Punkte)

Ein 2-Klassen-Problem sei gegeben. Alle Mustervektoren einer Klasse wurden durch eine 2-D-Normalverteilung erzeugt. Der klassifizierte Gesamtdatensatz ist `2_class_mixture.dat` und ist auf der Website zur Übung zu finden.

- Zerlegen Sie den Gesamtdatensatz in einen *train*- und in einen *test*-Teildatensatz. Überlegen Sie sich, welche verhältnismäßige Aufteilung günstig ist und begründen Sie! (1)
- Schätzen Sie aus dem *train*-Datensatz die Parameter der 2-D-Normalverteilungen für jede Klasse. Geben Sie die geschätzten Parameter an! (2)
- Bauen Sie einen Likelihood-Klassifikator unter Verwendung der geschätzten Dichten der beiden 2-D-Normalverteilungen. Der Likelihood-Klassifikator entscheidet auf Klasse 1, wenn $\frac{P(\vec{c}|w_1)}{P(\vec{c}|w_2)} > \theta$ mit $\theta = 1$ gilt. Klassifizieren Sie den *test*-Teildatensatz und bestimmen Sie die erzielte Sensitivität für Klasse 1 (S_{n_1}) und 2 (S_{n_2})! (2)
- Wie läßt sich das θ in obiger Verhältnisgleichung im Fall eines Bayes-Klassifikators interpretieren? (1)
- Nun soll in "kleinen Schritten" vom Likelihood- zum Bayes-Klassifikator übergegangen werden, indem θ beginnend bei 1 entsprechend Ihren Überlegungen aus der vorangegangenen Teilaufgabe so verändert wird, dass am Schluß bei entsprechendem θ der Klassifikator, der nach $\frac{P(\vec{c}|w_1)}{P(\vec{c}|w_2)} > \theta$ auf Klasse 1 entscheidet, sich wie ein Bayes-Klassifikator verhält (entscheidet). Bestimmen Sie fuer jeden Schritt wiederum die beiden klassenspezifischen Sensitivitäten! (2)
- Plotten Sie die erhaltenen Sensitivitäten: S_{n_1} ueber $(1 - S_{n_2})$! Interpretieren Sie den Plot! (2)