



## Blatt 6

### Aufgabe 6.1

Zeigen Sie, daß beim Maximum-Likelihood-Klassifikator die Auswahl der *maximalen* Komponente der Unterscheidungsfunktion zur *Minimierung* des Risikos führt.

### Aufgabe 6.2

Für ein 2-Klassenproblem ohne Rückweisung und mit eindimensionalem Merkmalsvektor  $c$  seien folgende Wahrscheinlichkeitsdichten gegeben:

$$p(c, \omega_1) = \begin{cases} \frac{1}{6} & \text{für } |c| \leq 1 \\ \frac{1+\ln|c|}{6|c|^{|c|}} & \text{sonst} \end{cases}$$

$$p(c, \omega_2) = \begin{cases} \frac{|c|}{(60-6\ln(11))(1+|c|)} & \text{für } |c| \leq 10 \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$$

- Berechnen Sie die a priori Wahrscheinlichkeiten  $P(\omega_1)$  und  $P(\omega_2)$ .
- Bestimmen Sie anhand des Funktionsverlaufs von  $p(c, \omega_1)$  und  $p(c, \omega_2)$  die Klassifikationsfunktion  $g(c)$  des Bayes- und des Maximum-Likelihood-Klassifikators.

### Aufgabe 6.3

Betrachten Sie einen Bayes-Klassifikator, bei dem für alle Klassen die Merkmale unkorreliert vorliegen, die Kovarianzmatrizen also (je Klasse unterschiedliche) Diagonalmatrizen sind.

Wie sehen die Komponenten  $d_i$  der Unterscheidungsfunktion  $\vec{d}(\vec{c})$  aus?

Wann kann die Annahme unkorrelierter Merkmale sinnvoll sein?