

## MACHINE LEARNING, 2. SEMINAR – BAYESSCHE ENTSCHEIDUNGEN

In den unten formulierten Aufgabenstellungen bezeichnet der obere Index die Nummer der Klasse und der untere Index die Nummer der Komponente eines Vektors, z.B.  $\mu_1^2$  bedeutet „die erste Komponente des Vektors  $\mu^2 \in \mathbb{R}^n$ “.

**Aufgabe 1.** Ein Objekt kann sich mit den bekannten a-priori Wahrscheinlichkeiten  $p(k)$  in den zwei Zuständen  $k = 1, 2$  befinden. Die bedingten Wahrscheinlichkeiten für die Merkmale  $x \in \mathbb{R}^n$  sind Gaussch verteilt:

$$p(x | k) = \frac{1}{(\sqrt{2\pi}\sigma^k)^n} \exp \left[ -\frac{\|x - \mu^k\|^2}{2\sigma^{k2}} \right].$$

**a)** Beide Verteilungen haben *dieselbe* Streuung, d.h.  $\sigma^1 = \sigma^2 = \sigma$ . Die Kosten für Fehlklassifikationen  $C(k, k')$  sind als eine (allgemeine)  $2 \times 2$  Matrix  $C_{kk'}$  angegeben. Leiten Sie die zugehörige Bayessche Strategie ab und geben Sie eine geometrische Interpretation.

**b)** Beide Verteilungen haben *dasselbe* Zentrum, d.h.  $\mu^1 = \mu^2 = \mu$  und *unterschiedliche* Streuungen  $\sigma^k$ . Für dieses Wahrscheinlichkeitsmodell soll der Bayessche Klassifikator konstruiert werden. Die Kostenfunktion für Fehlklassifikationen ist die Deltafunktion  $\delta(k \neq k')$ . Welche geometrische Form hat die Entscheidungsregel? Wie ergeben sich die Parameter der Entscheidungsregel aus den bekannten Parametern des Wahrscheinlichkeitsmodells  $p(k=1)$ ,  $p(k=2)$ ,  $\sigma^1$ ,  $\sigma^2$ ,  $\mu$ ?

**Aufgabe 2.** Ein Objekt kann sich mit den a-priori Wahrscheinlichkeiten  $p(k)$  in den Zuständen  $k = 1, 2$  befinden. Die bedingten Wahrscheinlichkeiten für das skalare Merkmal  $x \in \mathbb{R}$  sind

$$p(x|k) = C \cdot \exp[-\tau \cdot |x - \mu^k|]$$

( $\tau$  und die  $\mu^k$ ,  $k = 1, 2$  sind reellwertige Parameter).

**a)** Bestimmen Sie den Normierungskoeffizient  $C$ .

**b)** Wie ergibt sich die Bayessche Entscheidung für den Objektzustand  $k$  bei bekannten  $\tau$ ,  $\mu^k$  und  $p(k)$ ?

**c)** Geben Sie die Parameter an, bei welchen für eine der Klassen nie entschieden wird. Kann man eine solche Situation auch bei Gausschen bedingten Wahrscheinlichkeitsverteilungen konstruieren?

**Aufgabe 3.** Ein Objekt  $(x, k)$ , dessen beobachtbare Merkmale  $x = (x_1, x_2) \in \mathbb{R}^2$  Punkte im zweidimensionalen Raum sind, kann sich in zwei Zuständen  $k = 1, 2$  befinden. Seine Wahrscheinlichkeitsverteilung  $p(x, k) = p(k) \cdot p(x | k)$  sei bekannt, wobei die bedingten Wahrscheinlichkeiten  $p(x | k)$  wie folgt definiert sind:

$$p(x | k) = C \cdot \exp\left(-\frac{\max[(x_1 - \mu_1^k)^2, (x_2 - \mu_2^k)^2]}{2\sigma^2}\right),$$

mit den Zentren  $\mu^k = (\mu_1^k, \mu_2^k) \in \mathbb{R}^2$ .

a) Bestimmen Sie den Normierungskoeffizient  $C$ .

b) Wie sieht die Bayessche Entscheidungsstrategie (mit  $C(k, k') = \delta(k \neq k')$ ) aus?

**Aufgabe 4.** Sei  $x$  und  $y$  zwei diskrete Zufallsvariablen. Konstruieren Sie eine Wahrscheinlichkeitsverteilung  $p(x, y)$  derart, dass die Maximum Marginal Entscheidung

$$\begin{aligned} x^* &= \arg \max_x \sum_y p(x, y) \\ y^* &= \arg \max_y \sum_x p(x, y) \end{aligned}$$

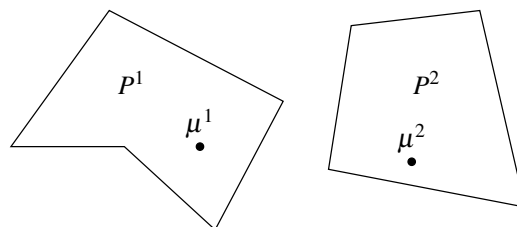
die Wahrscheinlichkeit  $p(x^*, y^*) = 0$  hat.

*Hinweis:* Es genügt solche Variablen  $x$  und  $y$  zu betrachten, die jeweils nur drei Werte annehmen können. Somit ist die Wahrscheinlichkeitsverteilung  $p(x, y)$  eine  $3 \times 3$  Matrix.

**Aufgabe 5.** Ein Objekt  $(x, k)$ , dessen beobachtbare Merkmale  $x \in \mathbb{R}^2$  Punkte im zweidimensionalen Raum sind, kann sich a-priori gleichwahrscheinlich in zwei Zuständen  $k = 1, 2$  befinden. Die bedingten Wahrscheinlichkeiten  $p(x | k)$  sind Gaussche Verteilungen:

$$p(x | k) = \frac{1}{(\sqrt{2\pi}\sigma)^2} \exp\left[-\frac{\|x - \mu^k\|^2}{2\sigma^2}\right].$$

Von den Zentren  $\mu^k$ ,  $k = 1, 2$  sei nur bekannt, dass jedes von ihnen in einem Polyeder  $P^k$ ,  $k = 1, 2$  liegt (siehe Skizze).



Bei welchen Lagen der Zentren wird das Risiko der Bayesschen Entscheidung maximal?