## Ludwig-Maximilians-Universität München Institut für Informatik

PD Dr. Peer Kröger, Dr. Arthur Zimek

# **Knowledge Discovery in Databases** WS 2010/11

### Übungsblatt 3: Bewertung von Klassifikatoren

#### **Aufgabe 3-1** *Bewertung von Klassifikatoren*

Gegeben sei ein Datensatz mit bekannter Klassenzugehörigkeit der Objekte. Um die Qualität eines Klassifikators K zu ermitteln wurden die Objekte mittels K klassifiziert. Die Klassifikationsergebnisse sind in der folgenden Tabelle dargestellt.

ID	Objektklasse	K(o)
$O_1$	A	A
$O_2$	В	A
$O_3$	A	С
$O_4$	С	С
$O_5$	С	В
$O_6$	В	В
$O_7$	A	A
$O_8$	A	A
$O_9$	A	A
$O_{10}$	В	С
$O_{11}$	В	A
$O_{12}$	С	A
$O_{13}$	С	С
$O_{14}$	С	С
$O_{15}$	В	В

- Berechenen Sie anhand der obenstehenden Ergebnisse Precision und Recall jeder Klasse.
- Um ein vollständiges Maß für die Güte der Klassifikation bezüglich einer Klasse zu haben, wird häufig auch das sogenannte  $F_1$ -Measure (harmonisches Mittel zwischen Precision und Recall) verwendet. Das  $F_1$ -Measure für Klasse i ist wie folgt definiert:

$$F_1(K, i) = \frac{2 \cdot \text{Recall}(K, i) \cdot \text{Precision}(K, i)}{\text{Recall}(K, i) + \text{Precision}(K, i)}$$

Berechnen Sie das  $F_1$ -Measure für alle Klassen.

- Da das  $F_1$ -Measure nur klassenweise definiert ist, ist es nicht direkt dazu geeignet einen Überblick über die Gesamtgüte des Klassifikators zu geben. Daher mittelt man es häufig über alle Klassen auf. Dabei wird zwischen den folgenden 2 Methoden unterschieden:
  - Micro Average  $F_1$ -Measure: Hierbei werden die Werte für TP, FP und FN über alle Klassen aufsummiert und anschließend werden Precision, Recall und  $F_1$ -Measure gebildet.

– Macro Average  $F_1$ -Measure: Precision and Recall werden für jede Klasse gebildet und anschließend wird der Durchschnitt über alle Klassen gebildet. Danach kann dann das  $F_1$ -Measure gebildet werden.

Bilden Sie im obigen Beispiel das Micro Average und Macro Average  $F_1$ -Measure.

#### **Aufgabe 3-2** Bewertung von Klassifikatoren

Gegeben ein Datensatz D mit Objekten aus zwei Klassen A und B ( $D = A \cup B$ ), die völlig zufällig erzeugt wurden. Zudem gibt es in diesem Datensatz für beide Klassen jeweils die gleich Anzahl an Objekten, d.h. |A| = |B|. Der beste Klassifikator kann daher immer nur die Klasse mit den meisten Objekten vorhersagen.

- Welche echte Fehlerrate ist von so einem optimalen Klassifikator zu erwarten?
- Welche Fehlerraten sind bei der Evaluation dieses Klassifikators beim Leave-one-out Test und dem 0.632 Bootstrap Verfahren zu erwarten? Interpretieren Sie die Resultate.