

# Maschinelles Lernen: Symbolische Ansätze



TECHNISCHE  
UNIVERSITÄT  
DARMSTADT

---

Wintersemester 2014/2015

Projekt: Anmeldung: 24.11

Abgabe 1-3: 8.12 / Abgabe 4-6: 19.01 / Abgabe 7,8,Implementation: 9.02

---

Ziel des Projektes ist es, praktische Erfahrungen im Maschinellen Lernen zu sammeln. Hierzu sollen mehrere Projektaufgaben mit Hilfe des Machine Learning Frameworks Weka gelöst werden. Des weiteren folgt im späterem Verlauf eine Implementierungsaufgabe. Das Projekt kann allein bzw. in einer Kleingruppe (maximal 3 Studenten, Name + Matrikelnr. müssen in der Abgabe und Anmeldung ersichtlich sein) bearbeitet werden. Die Abgabe soll in einem üblichen Präsentationsformat (z.B. OpenOffice, PowerPoint oder PDF) erfolgen, sowie der Java-Quellcode für die Programmieraufgabe. Die Abgaben müssen bis spätestens 24:00 am Stichtag erfolgt sein. Die Abgabe erfolgt per Mail an ml-projekt@ke.tu-darmstadt.de.

Für einen Klausurbonus ist es nicht zwingend nötig alle Aufgaben zu bearbeiten. Bei Teilabgaben kann noch ein entsprechender Teilbonus erreicht werden. Das Implementationsprojekt umfasst etwa 1/3 der zu erreichenden Punkte.

In den jeweiligen Aufgaben verwenden Sie eine vorgegebene Anzahl von Datensätze, die Sie bitte dieser [Sammlung](#) von Klassifikations- und Regressionsdatensätzen entnehmen, falls die Datensätze nicht in der Aufgabenstellung festgelegt werden. Achten Sie hierbei bitte darauf möglichst unterschiedliche Datensätze zu wählen und diese in den einzelnen Aufgaben zu variieren. Bei der Auswahl der Datensätze ist weiterhin zu beachten, daß bestimmte Lernverfahren nicht mit allen Datensätze umgehen können. Optional können Sie dieses Problem beheben, indem Sie die Daten vorverarbeiten, z.B. mittels `FilteredClassifier` und einem entsprechendem Preprocessing-Filter. In diesem Fall bzw. falls Sie die Standardeinstellungen in Weka modifizieren, geben Sie dies bitte in ihrer Lösung an.

Die Informationen zum Programmierprojekt finden Sie in einem getrennten [PDF](#). Nach Abschluss der Vorlesung Instanzbasiertes Lernen, bzw. Projektaufgabe 6, sollten alle relevanten Vorkenntnisse für die Implementierung vorliegen.

---

## Aufgabe 1 Regellernen: Anwendung und Interpretation

---

In dieser einführenden Aufgabe sollen Sie die Verwendung von WEKA erlernen und dabei die Ergebnisse dreier Regellerner auf drei unterschiedlichen Datensätzen vergleichen. Wenden Sie hierzu die Regellerner `ConjunctiveRule`, `JRip` und `Prism` auf 3 Klassifikationsdatensätze an. Benutzen Sie hierfür keine Cross-validation, sondern training set als Test option.

- Vergleichen Sie die Anzahl der Regeln, der Bedingungen und der vorhergesagten Klassen der resultierenden Regelmengen jeweils in Bezug auf
  - die einzelnen Datensätze
  - die jeweiligen Regellerner
- Existiert bei allen Algorithmen eine Default-Rule? Wenn ja:
  - Welche Klasse wird üblicherweise als Default-Rule ausgewählt?
  - Wie interpretieren Sie die Güte dieser Default-Rule?
- Läßt sich anhand der vorherigen Teilaufgaben eine Aussage treffen, welche der drei Datenmengen am leichtesten bzw. am besten zu lernen ist?
- Vergleichen Sie die Regelmengen der Algorithmen `JRip` und `Prism` für den Datensatz `contact-lenses.arff`. Wie schätzen Sie die Allgemeinheit der von `JRip` bzw. `Prism` gefundenen Regeln ein? Beachten Sie hierbei, daß `JRip` als Heuristik Information Gain und `Prism` Precision verwendet.

---

## Aufgabe 2 Evaluation von Regellernern

---

In dieser Aufgabe sollen unterschiedliche Evaluierungsmethoden unter Verwendung von WEKA eingesetzt und deren Ergebnisse diskutiert werden. Wenden Sie den Regellerner JRip auf 5 Datensätze an. Teilen Sie hierzu jeden Datensatz zunächst in 2 gleich große, stratifizierte Teile, einer Trainingsmenge und Validierungsmenge, auf. Eine stratifizierte Aufteilung kann mit dem Filter StratifiedRemoveFolds erreicht werden.

- a) Trainieren Sie nun JRip auf jeder dieser Trainingsmengen (ggf. auf Teilen dieser Mengen, siehe Cross-Validation usw.) und evaluieren Sie die Genauigkeit (prozentualer Anteil der korrekt klassifizierten Beispiele) der resultierenden Klassifizierer jeweils mittels:
- 1x5 Cross-Validation
  - 1x10 Cross-Validation
  - 1x20 Cross-Validation
  - Leave-One-Out
  - bzw. auf der Trainingsmenge

Wie schätzen Sie die Qualität der erhaltenen Genauigkeitsabschätzungen ein?

**Anmerkung:** In dieser Teilaufgabe sollen vorerst keine Veränderungen an weiterführenden Einstellungen, wie z.B. andere Random-Seeds, vorgenommen werden.

- b) Wiederholen Sie Aufgabe a) mit dem Unterschied, daß Sie nun eine 10x10 Cross-Validation zur Evaluation verwenden sollen. Wenden Sie hierzu zehnmal eine 1x10 Cross-Validation mit 10 unterschiedlichen Random-Seeds an und mitteln die erzielten Genauigkeiten.

Vergleichen Sie die so erzielte Genauigkeitsabschätzung mit den Abschätzungen aus der Aufgabe a).

Führt ihrer Meinung nach eine geschickte Auswahl von Random-Seeds zu einer besseren Abschätzung?

- c) Bestimmen Sie die Genauigkeit auf der Validierungsmenge (d.h. verwenden Sie diese als Testmenge). Wie schätzen Sie nun unter Annahme, daß es sich bei der Validierungsmenge um einen realen Anwendungsfall handelt, die Abschätzungen der Evaluierungsmethoden aus den Aufgaben a) und b) ein?

---

## Aufgabe 3 ROC-Kurven

---

- Vergleichen Sie für einen ausgewählten Klassifikationsdatensatz die ROC-Kurven bzw. die Fläche unter diesen Kurven für die Klassifizierer J48 und NaiveBayes. Sie können die ROC-Kurven betrachten, indem Sie mit der rechten Maustaste im Fenster "Result List" den Menü-Punkt "Threshold List" auswählen.
- Interpretieren Sie die Resultate. Sie können die Werte, die zum Zeichnen der Kurve verwendet wurden, auch mit "Save" in ein ARFF-File exportieren, und dieses (nach Löschen des Headers) in Grafik-Programme importieren. So können Sie z.B. beide Kurven (für J48 und NaiveBayes) übereinander legen.

---

## Aufgabe 4 Entscheidungsbäume

---

- Wählen Sie 2 Klassifikationsdatensätze aus. Vergleichen Sie für diese Datensätze die ROC-Kurven bzw. die Fläche unter diesen Kurven für die Klassifizierer J48 einmal mit und einmal ohne Pruning (Option 'unpruned') und ID3. Bei J48 verwenden Sie für die anderen Optionen die Default-Werte.
- Vergleichen Sie die Klassifizierer ebenfalls mit den Accuracy Werten der Cross-Validation.
- Betrachten Sie auch die Größe der entstandenen Bäume (Anzahl Knoten und/oder Blätter im Baum) und setzen Sie diese in Zusammenhang mit der Güte der Klassifizierer.

---

## Aufgabe 5 Nearest Neighbour

---

- Verwenden Sie für diese Aufgabe die gleichen Datensets wie in der vorherigen Aufgabe. Finden Sie heraus, für welches  $k \in \{1, 3, 5, 7, 9, 11\}$  der Algorithmus k-NN (in weka heisst der Algorithmus IBk; verwenden Sie auch hier die Default-Optionen) die höchste Cross Validation Accuracy bekommt.

---

## Aufgabe 6 Regressionsbäume

---

Benutzen Sie die 5 Regressionsdatensätze für diese Aufgabe (außer dem Datensatz `regression`). Für nominale Attribute beachten Sie bitte, dass der Lerner M5P eine Binarisierung der Daten vornimmt ( $A = a \leq 0.5$  bedeutet also: alle Instanzen, für die  $A$  nicht den Wert  $a$  hat). Die Gesamtanzahl der Instanzen ist  $n$ , der tatsächliche Wert einer Instanz  $j$  ist  $y_j$  und der vorhergesagte Wert einer Instanz  $j$  ist  $r_j$  (genau wie im Skript).

- Vergleichen Sie den *Mean Absolute Error* ( $\frac{1}{n} \cdot \sum_j |y_j - r_j|$ ) und den *Root Mean Squared Error* ( $\sqrt{\text{Mean Squared Error}}$ ) (10 CV), sowie die Modelle (Interpretierbarkeit/Größe) jeweils für den Regressionsbaumlerner M5P, einmal mit angeschaltetem Pruning und einmal ohne Pruning (Benutzen Sie Regressionsbäume, also setzen Sie die Option 'buildRegressionTree' auf 'True'). Bringt Pruning bei Regressionstasks eine Verbesserung?
- Verwenden Sie nun Model Trees (Option 'buildRegressionTree' auf 'False' setzen, ansonsten Default Optionen). Vergleichen Sie die Model Trees mit den Regressionsbäumen.

---

## Aufgabe 7 Ensemble-Lernen

---

In dieser Aufgabe sollen unterschiedliche Ensemble-Methoden eingesetzt und deren Ergebnisse verglichen werden. Der Entscheidungsbaumlerner J48 soll als Basislerner verwendet werden. Nutzen Sie hierfür diese Aufgabe die Datensätze `labor`, `yeast` und `car`.

- a) Bestimmen Sie die Genauigkeit des regulären J48.
- b) Verwenden Sie nun Bagging mit J48 und AdaBoost mit J48. Benutzen Sie außerdem noch Random Forests. Bestimmen Sie für die so erhaltenen Klassifizierer die Genauigkeiten für eine stetig wachsende Anzahl von Iterationen (bei den Random Forest verändern Sie bitte die Anzahl der Bäume). Wie interpretieren Sie die Entwicklung der erzielten Genauigkeiten?

---

## Aufgabe 8 Pre-Processing

---

Wählen Sie drei Klassifikationsdatensätze aus. Erstellen Sie für jeden Datensatz eine diskretisierte Version unter Verwendung des Filters `weka.filters.unsupervised.attribute.Discretize`.

- a) Schätzen Sie die Genauigkeit von J48 mittels Cross-validation auf den ursprünglichen Daten und auf den diskretisierten Daten ab.

Wie interpretieren Sie den Vergleich der Genauigkeiten und der Größe der gelernten Bäume dieser drei Experimente (die Ergebnisse können über die drei Datensets gemittelt werden)?