

Friedrich-Schiller-Universität Jena

Fakultät für Mathematik und Informatik INSTITUT FÜR INFORMATIK

Prof. E.G. Schukat-Talamazzini

Werkzeuge Mustererkennung & Maschinelles Lernen Aufgabenblatt 8

(Ausgabe am Fr 8.6.2018 — Abgabe bis So 17.6.2018)

Aufgabe 1

8 P

In dieser Aufgabe geht es um die Anpassung von Ausgleichspolynomen (in einer Veränderlichen) mit der 'R'-Funktion lm() durch lineare Regression (ME-Skript VI.5).

- (a) Laden Sie den Datensatz xydata (#1=Quellvariable und #2=Zielvariable) aus der Datei limo.rda und lesen Sie die Dokumentation zu lm() und formula-Objekten.
- (b) Schreiben Sie eine Funktion polyfun(x,a), die für alle Einträge des Vektors x den Funktionswert des Polynoms mit Koeffizienten a (aufsteigend als a_0, \ldots, a_n gespeichert) berechnet und als Vektor zurückgibt.
- (c) Schreiben Sie eine Funktion polyfit(xy,n), die für den Datensatz xy ein Ausgleichspolynom n-ten Grades zur Vorhersage des zweiten aus dem ersten Attribut berechnet und als Regressionsobjekt (Klasse lm) zurückliefert. Rufen Sie dazu lm() mit einer geeigneten Modellformel auf.
- (d) Schreiben Sie eine Funktion polyfits(xy,order,plot=FALSE), die eine Liste der Ausgleichspolynomobjekte für xy zu allen Polynomgraden in order abliefert. Im Fall plot=TRUE extrahiert sie das Akaike- und das Bayes-Informationskriterium aller Modelle (Funktionen AIC() und BIC()) und trägt die Werte in einer gemeinsamen Grafik über den Polynomgraden auf. Führen Sie nun polyfits(xydata,0:11,plot=TRUE) aus; welcher Grad ist der Gewinner?
- (e) Zeichnen Sie nun auf drei (2×2)-Leinwänden für jedes Polynom ihrer Liste eine Grafik mit (1) der Punktwolke aus dem Datensatz xydata, (2) dem Funktionsverlauf des gefitteten Ausgleichspolynoms und (3) dem BIC-Wert und (4) den Polynomkoeffizienten (sinnvoll verknappt) als Texteintrag.
- (f) Wiederholen Sie die Grafikaufrufe aus Teil (d) und (e) für den klassischen Datensatz cars (Wissenswertes zu dieser Erhebung mit ?cars).
- (g) Wiederholen Sie diese Grafikaufrufe für den fünfspaltigen LifeCycleSavings-Datensatz, und zwar für alle sechs Kombinationen der drei Attribute pop15, pop75 und dpi.

Laden Sie das 'R'-Paket class mit dem Kommando library(class) und lesen Sie sich die Beschreibung zu den Methoden knn und knn.cv des Nächste-Nachbarin-Klassifikators (ME-Skript VI.6, Blatt 14,15) durch, für deren etwas hausbackene Schnittstelle wir im Folgenden einige einfache Hüllfunktionen schreiben werden.

- (a) Schreiben Sie eine 'R'-Konstruktorfunktion kNN(x,neighbors=1) für einen k-NN-Regel-Klassifikator mit Lerndaten x und neighbors nächsten Nachbarn. Rückgabe ist ein Listenobjekt der Klasse kNN mit den benötigten Daten und Parametern.
- (b) Schreiben Sie eine 'R'-Prädiktorfunktion predict.knn(o,newdata), welche die Zeilenvektoren der Datenmatrix newdata (Matrix oder Dataframe; ohne Faktor!) mit der k-NN-Regel o klassifiziert. Rückgabe ist der Klassenfaktor.
- (c) Erweitern Sie predict.knn(), so dass bei Aufruf mit newdata=NULL die Leave-One-Out-Klassifikation der Lerndaten des o-Objekts berechnet wird. Konsultieren Sie ?knn.cv.
- (d) Reanimieren Sie die Auswertefunktion heldout(x,newdata=x,method,...) vom letzten Aufgabenblatt und modifizieren Sie ihren 'R'-Kode, so dass bei Aufruf mit newdata=NULL die Leave-One-Out-Fehlerrate des method-Klassifikators für die x-Daten berechnet wird.
- (e) Programmieren Sie einen Testlauf run.1st(x,y,choice=1+2*0:9), der eine dreizeilige Matrix von Fehlerraten erzeugt. In Spalte j wird die k-NN-Regel mit choice[j] Nachbarn getestet. In Zeile 1 wird x zum Lernen und y zum Testen genutzt. In Zeile 2 werden die Rollen von x und y getauscht. In Zeile 3 wird die Leave-One-Out-Fehlerrate für die Vereinigungsmenge von x und y ermittelt.
- (f) Programmieren Sie einen Testlauf run.2nd(x,y,choice=2^(0:13)), der einen Vektor von Fehlerraten erzeugt. In Komponente j stehe die Fehlerrate der 1-NN-Regel mit Testdaten y und den ersten choice[j] Mustern von x zum Lernen.
- (g) Programmieren Sie einen Testlauf run.3rd(x,choice=2:ncol(x)-1), der einen Vektor von Fehlerraten erzeugt. In Komponente j stehe die Leave-One-Out-Fehlerrate der 1-NN-Regel für die Daten x, wobei alle Attribute außer einem dem "Knock-out"-Attribut choice[j] als Merkmalsatz zur Klassifikation genutzt wurden.
- (h) Laden Sie jetzt die drei Datensätze diabetes, letter und germany aus den *.rdaDateien und führen Sie damit (in obiger Reihenfolge zugeordnet) die drei Testreihen durch.
 Für die germany-Studie werden Lern- und Testdatenteil vereinigt und an x übergeben.
 Speichern Sie die drei Fehlertabellen mit save(pe.1,pe.2,pe.3,file='kNN.rda') ab.
- (i) Erzeugen Sie abschließend vier barplot-Grafiken, zwei für die diabetes-Fehlermatrix und je eine für die beiden Fehlervektoren zu letter und germany. Gestaltungsvorschläge siehe Ausgabebeispiel knn-bsp.djvu. Für eine ansprechende Darstellung ist darauf zu achten, dass die Funktionen aus (e,f,g) informative Beschriftungen in colnames und rownames ablegen.

Hinweise zum Übungsablauf

- ➡ Die wöchentliche WMM-Vorlesung findet am Mittwoch um 12:15 Uhr statt. Das Aufgabenblatt gibt es immer am Freitag (PDF im Netz). Der späteste Abgabetermin ist Sonntag 23:59 Uhr.
- ➡ Die Übungsaufgaben dürfen natürlich (und sollten sogar) in Gruppenarbeit (2 Mitglieder) gelöst werden.
- ⇒ Schriftliche Lösungen ("Textantworten") sind als PDF beizufügen oder direkt im e-Mail-Textkörper unterzubringen.
- ⇒ Alle anderen Lösungen (Programmieraufgaben, Daten und Grafiken) sind als elektronischer Anhang der Lösungs-e-Mail abzuliefern.
- ▶ Programmcode (Dateien *.R) muss auch wirklich in 'R' ausführbar sein. (Kommando Rscript «name.R» auf einem der Rechner des FRZ-Pools)
- ➡ Ganz wichtig:
 Schriftliche Antworten werden von mir gedruckt, gelesen, kommentiert und korrigiert.
 Deshalb diese Textteile bitte niemals im abgegebenen Programmcode verstecken!
- ⇒ Je Gruppe und je Aufgabenblatt ist **genau eine** e-Mail zu senden:
 - Vermerk » \mathbf{WMM}/n « und Gruppenname im subject-Feld $(n \in \mathbb{N})$ ist die laufende Nummer des Übungsblattes)
 - die Namen der beteiligten Gruppenmitglieder im Textrumpf
 - Tabellen, Bilder, Programmcode, Sensordaten als Attachments (elektronische Anlagen)
 - etwaige schriftliche Antworten im Textrumpf der Post oder als Attachment (Text/PDF)
- ➡ Einige Aufgabentexte verweisen Sie zum Nachschlagen von Details auf das Folienskript zur Vorlesung Mustererkennung; Sie finden es unter der URL http://www.minet.uni-jena.de/fakultaet/schukat/ME/Scriptum/.

Die Angabe ME-Skript II.6 bedeutet: Kapitel II, Abschnitt 6