

# Statistik-Übung 4 – Multiple Regression

## Beispielhafter Methoden- und Ergebnisteil

### Methoden

Ziel war es zu ermitteln, welchen Einfluss verschiedene Umweltfaktoren auf den Pflanzenartenreichtum auf 10 m<sup>2</sup> grossen Probeflächen von Steppenrasen in der Ukraine haben. Dazu wurden für 199 solche Probeflächen der Artenreichtum und 18 verschiedene Umweltvariablen (siehe Tab. 1) ermittelt.

Die Analyse wurde in R, Version 4.2.2, durchgeführt (R Core Team 2024). Zunächst wurde eine Pearson-Korrelationsmatrix zwischen allen 18 möglichen Prädiktorvariablen gerechnet. Von Paaren von Variablen, die mit  $|r| \geq 0.6$  korreliert waren, wurde jeweils die Variable beibehalten, die als ökologisch aussagekräftiger angesehen wurde (Tab. 1). Somit verblieben 13 Prädiktoren für das volle Modell. Aus diesen wurde ein multiples lineares Regressionsmodell ohne quadratische Terme und Interaktionen erstellt. Da die abhängige Variable (Artenreichtum) zwar eine Zählvariable ist, ihr Mittelwert (40.2) aber weit von 0 entfernt war, wurde angenommen, dass die Verletzung der Modellvoraussetzungen nur minimal sind. Das minimal adäquate Modell wurde mittels Multimodel-Inferenz (Burnham & Anderson 2002) ermittelt. Dazu wurde mit der dredge-Funktion im Package MuMIn (Bartón 2024) analysiert wurden alle möglichen im vollen Modell enthaltenen Teilmodell erzeugt und mittels AICc verglichen. Da sich das beste Modell um weniger als  $\Delta AICc = 2$  vom nächstbesten unterschied, wurde ein gemittelt Modell erstellt und die Bedeutung der einzelnen Prädiktoren mittels kumulierter Akaike weights (Variable importance; Befehl sw in MuMIn) ermittelt. Die Modellvoraussetzungen (Varianzhomogenität, Normalität der Residuen, Linearität) wurden optisch mit Residualplots sowohl für das volle Modell wie auch das Modell mit den Variablen mit variable importance  $\geq 0.5$  getestet und keinerlei nennenswerte Abweichungen gefunden.

### Ergebnisse

Von den 13 Prädiktoren des vollen Modells, war Heat\_index mit einer Variable importance von nahezu 1.00 der bedeutsamste und weitere vier hatten eine Variable importance  $\geq 0.50$  (Tab. 1). Dabei hatten Heat\_index, Litter und CN\_ratio einen negativen Einfluss auf die Artenzahl, CaCO<sub>3</sub> und grazing\_intensity dagegen einen positiven (Tab. 1). Das Modell mit den fünf Variablen mit einer Variable importance  $\geq 0.50$  erzielte eine erklärte Varianz ( $R^2_{adj.}$ ) von 0.19.

**Tab. 1.** Das aufgrund von Multimodel-Inferenz gemittelte Modell für die Erklärung des Artenreichtums ukrainischer Steppenrasen auf 10 m<sup>2</sup>. Die Prädiktoren sind nach absteigender Variable importance aufgeführt. Die angegebenen Schätzwerte basieren auf dem Full average. Ferner sind jene Variablen gelistet, die im vollen Modell wegen hoher paarweiser Korrelation nicht berücksichtigt wurden, incl. korrelierter Variable und Richtung der Korrelation.

Prädiktor	Variable importance	Schätzwert	Korrelierte Variable(n)
-----------	---------------------	------------	-------------------------

(Achsenabschnitt)		37.606	
Heat_index	1.00	-12.905	
Litter	0.92	-0.102	
CaCO3	0.82	0.183	
CN_ratio	0.73	-0.473	
Grazing_intensity	0.68	0.865	
Stones_and_rocks	0.43	-0.042	
Temperature	0.39	0.091	Altitude (-), Temperature_range (+), Precipitation (-)
Microrelief	0.33	0.018	
Fine_soil	0.31	-0.021	
Gravel	0.31	-0.026	
C_org	0.30	0.095	N_tot (+)
Inclination	0.26	0.003	
pH	0.26	0.063	Conductivity (+)

## Quellen

Bartoń K (2024) *MuMIn: Multi-Model Inference*. R package version 1.48.4, <https://CRAN.R-project.org/package=MuMIn>.

Burnham, K.P., Anderson, D.R. (2002) *Model selection and multimodel inference – a practical information-theoretic approach*. 2nd ed. Springer, New York, US: 488 pp.

R Core Team. (2024) *R: A language and environment for statistical computing*. R Foundation for Statistical Computing. <http://www.r-project.org/>.