Übungsblatt 7

Aufgabe 1 (10 Punkte)

Ladet Euch für die folgenden Aufgaben den Datensatz hflights.csv herunter und lest ihn als DataFrame ein.

Ein kleiner Tipp zum Plotting: Falls bei euch das Plotting sehr lange dauert, dann liegt das eventuell an VSCode. Es kann helfen, die Option Julia: Use Plot Pane auszuschalten und den aktuellen Julia-Prozess neuzustarten. Dann öffnen sich Plots in einem neuen Fenster und (eventuell) schneller.

- (a) Verschafft Euch einen ersten Überblick und schaut die Datentypen der Spalten an. Die Spalte Month soll dabei kategorisch und in aufsteigender Reihenfolge angeordnet sein.
- (b) Stellt mit einem geeigneten Plot die Anzahl an Flügen pro Monat dar und ändert die verwendete Farbe zu Dunkelblau (Barplot oder Histogramm?).
- (c) Filtert den Datensatz nach den Carriern DL und EV. Erstellt den Plot aus der vorherigen Teilaufgabe erneut und passt die Farbe der Balken an den Anteil an Flügen vom jeweiligen Carrier an (Tipp: group=...).
- (d) Filtert nach Flügen mit weniger als 2 Stunden Verspätung bei der Landung. Verwendet ab jetzt diesen gefilterten Datensatz.
- (e) Stellt die auftretenden Verspätungen in einem geeigneten Plot dar (Tipp: Welche Zeiteinheit haben wir wahrscheinlich im Datensatz? Barplot oder Histogramm?).
- (f) Erweitert die vorherige Teilaufgabe mit verschiedenen Farben für die Startflughäfen (Tipp: Es macht Sinn zu normalisieren; hilfreich ist auch das Argument alpha).
- (g) Erstellt nun einen neuen Plot für die Relation AirTime ~ Distance. Stellt hier auch die Verspätung bei der Landung dar (Tipp: marker_z; ergänzt am besten eine colorbar und einen dazugehörigen title. Es kann hilfreich sein, an markersize und markerstrokewidth rumzuschrauben).
- (h) Fügt dem Plot eine Ausgleichsgerade (Lineare Regression) hinzu.
- (i) Unterteilt diesen Plot wiederum nach dem Startflughafen in mehrere Subplots (Tipp: marker_z sowie group in Kombination mit npanels als Anzahl der Gruppen; bei der Regression kann man über die Gruppen eines GroupedDataFrame loopen und zu diesen dann auch die Ergebnisse von predict wieder hinzufügen).

Aufgabe 2 (5 Punkte)

Wiederholung.

- (a) Berechnet a = (12 + 22 + ... + 152).
- (b) Schreibt eine Funktion print_triangle(n) die Output dieser Form erzeugt:

```
julia> print_triangle(5)
*
**
**
***
****
```

- (c) Bestimmt die Summe aller (natürlichen) Zahlen kleiner 200, die ein Vielfaches von 6 sind.
- (d) Schreibt eine Funktion rev(text), welche für einen eingegebenen String das gleiche macht wie die Funktion reverse. Es soll also die Reihenfolge der Buchstaben umgedreht und das Ergebnis zurückgegeben werden (Tipp: Iteriere mit einem for-loop über text.).

Aufgabe 3 (Zusatzaufgabe, 6 Punkte)

In dieser Aufgabe lernen wir implizit zwei Dinge:

- 1. Was macht einen AbstractArray aus?
- 2. Wie können wir inkompatible Interfaces miteinander verknüpfen?

Den hier verwendeten Trick nennt man auch adapter pattern oder wrapper (was ein design pattern ist, wird später erklärt). Nehmen wir mal an, für eine Linked List (vom letzten Blatt) list und einen Array foo = [0.0, 0.0] würden wir gerne foo .= 2 .* list rechnen, sprich broadcasting verwenden. Das funktioniert aber nicht, denn broadcasting geht nur für Typen, die Julia als Array auffassen kann:

```
julia> foo .= 2 .* list
ERROR: MethodError: no method matching length(::LinkedList{Float64})
```

Also müssen wir unsere List entweder konvertieren, oder aber via einen wrapper übergeben. Geht dazu wie folgt vor:

- (a) Definiert einen (parametric) type ListArray, der ein Subtyp von AbstractArray sein soll sowie ein Datenfeld vom Typ LinkedList hat.
- (b) Schreibt eine Funktion Base.getindex(ar::ListArray, i::Int), die uns entsprechend den i-ten Wert unserer Linked List zurückgibt.

- (c) Schreibt eine Funktion Base.size(ar::ListArray), welche uns die Länge unserer Linked List im ListArray zurückgibt.
- (d) Nun sollte unser Ausgangsproblem gelöst sein, wenn man ListArray(list) anstelle von list verwendet.

Viel Erfolg!