

Datenmanipulation mit „plyr, dplyr, reshape2“

Hung Quan Vu

Fachbereich Informatik

Betreuer: [Jakob Lüttgau](#)

2016 - 05 -04

❖ PLYR

❖ DPLYR

❖ Reshape2

- Was ist PLYR?
 - Ist ein R Paket das vereinfacht den
 - Dateisaufteilungsvorgang
 - Dateisbearbeitungsvorgang
 - Dateisvereinigungsvorgang.
 - Ist sehr effektiv wenn wir brauchen zb
 - passen das gleiche Modell für jeder subsets eines Dataframe
 - zusammenpassende Statistiken für jede Gruppe schnell berechnen
 - Führen gruppenweise Transformationen wie Skalieren oder Standardisierung

- Warum wollen wir PLYR benutzen ?
 - völlig konsistente Namen, Argumente und Ausgänge
 - bequem Parallelisierung durch die foreach-Paket
 - Eingabe von und Ausgabe an data.frames, Matrizen und Listen
 - Fortschrittsbalken für lang laufenden Betrieb zu verfolgen
 - eingebaute Fehlerwiederherstellung und informative Fehlermeldungen
 - Etiketten, die für alle Transformationen beibehalten werden
 - PLYR > Base R Apply Function > Schleife (for)

- Die Basis
 - Die Basisformatte ist 2 Buchstaben und dann ply().
 - Die erste Buchstabe steht für Eingabe
 - Die zweite Buchstabe steht für Ausgabe
 - Die 3 Hauptbuchstaben sind
 - d = data frame
 - a = array (enthält Matrizen)
 - l = list
 - zb ddply, ldply, alply, aapply,...
 - Einige weniger häufig Buchstaben: m, r, _

- Ein allgemein Beispiel mit PLYR
- Wir nehmen ein einfach Data frame
 - durch Jahre aufteilen
 - Koeffizient von Variation von der Zählung berechnen
 - Ein Data frame zurückliefern



Abbildung 01

Quelle: "textbroker" [Ab01]

- Ein allgemein Beispiel mit PLYR

```
> set.seed(1)
```

```
> d <- data.frame(year = rep(2000:2002, each = 3),+ count = round(runif(9, 0, 20)))
```

```
> print(d)
```

	Year	Count
1	2000	5
2	2000	7
3	2000	11
4	2001	18
5	2001	4
6	2001	18
7	2002	19
8	2002	13
9	2002	13

Beispiel 01

Quelle: "cran.r-project.org"

[Bsp01]

- Ein allgemein Beispiel mit PLYR

```
> library(plyr)
```

```
> ddply(d, "year", function(x) {+ mean.count <- mean(x$count)+ sd.count <- sd(x$count)+ cv <-  
sd.count/mean.count+ data.frame(cv.count = cv)+ })
```

	Year	Count
1	2000	0.3984848
2	2001	0.6062178
3	2002	0.2309401

Beispiel 01

Quelle: "cran.r-project.org"

[Bsp01]

- Transform und Summarise

- Transformation

- wirkt als wäre es normalerweise als Funktionsbasis R
 - ändert einen bestehenden Dataframe .

- Summarise erstellt eine neue (in der Regel) verkürzte Dataframe .

- Transform und Summarise

```
> ddply(d, "year", summarise, mean.count = mean(count))
```

	Year	Mean.count
1	2000	7.666667
2	2001	13.333333
3	2002	15.000000

Beispiel 02

Quelle: "cran.r-project.org"

[Bsp02]

- Transform und Summarise

```
> ddply(d, "year", transform, total.count = sum(count))
```

	Year	Count	Total count
1	2000	5	23
2	2000	7	23
3	2000	11	23
4	2001	18	40
5	2001	4	40
6	2001	18	40
7	2002	19	45
8	2002	13	45
9	2002	13	45

Beispiel 02

Quelle: "cran.r-project.org"

[Bsp02]

• Transform und Summarise

- Bonus function: mutate.

```
> ddply(d, "year", mutate, mu = mean(count), sigma = sd(count),+ cv = sigma/mu)
```

	Year	Count	mu	sigma	cv
1	2000	5	7.666667	3.055050	0.3984848
2	2000	7	7.666667	3.055050	0.3984848
3	2000	11	7.666667	3.055050	0.3984848
4	2001	18	13.333333	8.082904	0.6062178
5	2001	4	13.333333	8.082904	0.6062178
6	2001	18	13.333333	8.082904	0.6062178
7	2002	19	15.000000	3.464102	0.2309401
8	2002	13	15.000000	3.464102	0.2309401
9	2002	13	15.000000	3.464102	0.2309401

Beispiel 02

Quelle: "cran.r-project.org"

[Bsp02]

- Nested chunking of the data

- Die grundlegende Syntax kann leicht erweitert werden, um die Datei auseinander auf mehrere Spalten zu brechen

```
> baseball.dat <- subset(baseball, year > 2000) # data aus dem plyr Paket
```

```
> x <- ddply(baseball.dat, c("year", "team"), summarize, + homeruns = sum(hr))
```

```
> head(x)
```

	year	Team	homeruns
1	2001	ANA	4
2	2001	ARI	155
3	2001	ATL	63
4	2001	BAL	58
5	2001	BOS	77
6	2001	CHA	63

Beispiel 03

Quelle: "inside-r.org"

[Bsp03]

- Andere nützlich Funktion :

- Fehler handeln

```
> f <- function(x) if (x == 1) stop("Error!") else 1
```

```
> safe.f <- failwith(NA, f, quiet = TRUE)
```

```
> #lply(1:2, f)
```

```
> llply(1:2, safe.f)
```

```
[[1]]
```

```
[1] NA
```

```
[[2]]
```

```
[1] 1
```

- Andere nützlich Funktion :

- Parallel processing

<pre>> x <- c(1:10) > wait <- function(i) Sys.sleep(0.1) > system.time(llply(x, wait))</pre>	<pre>> system.time(sapply(x, wait))</pre>	<pre>> library(doMC) > registerDoMC(2) > system.time(llply(x, wait, .parallel = TRUE))</pre>
<pre>user system elapsed 0.001 0.000 1.007</pre>	<pre>user system elapsed 0.001 0.000 1.010</pre>	<pre>user system elapsed 0.021 0.006 0.533</pre>

Beispiel 04

Quelle: "inside-r.org"

[Bsp04]

- Ist PLYR unbesiegbar ?
 - PLYR ist nicht immer schnell
- Lösungen ?



Abbildung 02

Quelle: "textbroker" [Ab02]

- Lösung 1
 - Basis R-apply-Funktion verwenden

```
> system.time(ddply(baseball, "id", summarize, length(year)))
```

User	system	elapsed
1.169	0.013	1.188

```
> system.time(tapply(baseball$year, baseball$id, function(x) length(x)))
```

User	system	elapsed
0.019	0.000	0.020

Beispiel 05
Quelle: "r-bloggers.com"
[Bsp05]



Abbildung 03
Quelle: "blaublog" [Ab03]

- Lösung 2

- Immutable data frame verwenden

```
> system.time(ddply(idata.frame(baseball), "id", summarize, length(year)))
```

```
User system elapsed  
0.956 0.003 0.960
```

Beispiel 06

Quelle: "r-bloggers.com"
[Bsp06]



Abbildung 03

Quelle: "blaublog" [Ab03]

- Lösung 3

- Data.table Paket verwenden

```
> library(data.table)
> dt <- data.table(baseball, key="id")
> system.time(dt[, length(year), by=list(id)])
```

```
user  system elapsed
0.005 0.000 0.005
```

Beispiel 07
Quelle: "r-bloggers.com"
[Bsp07]

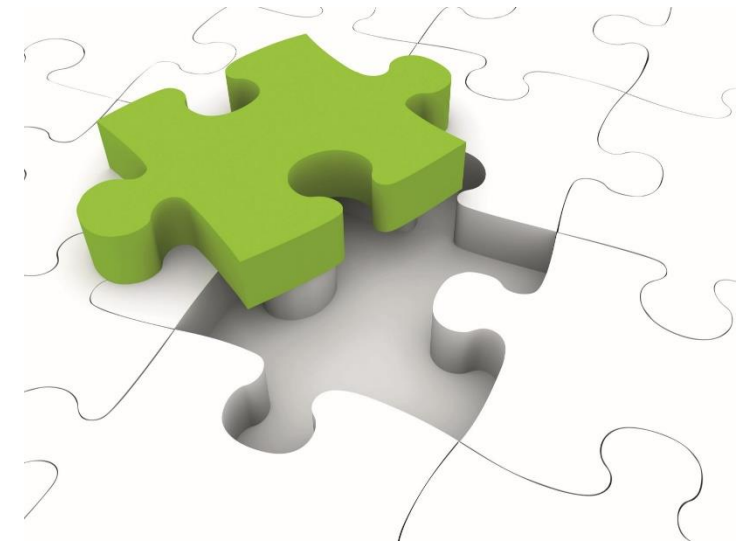


Abbildung 03
Quelle: "blaublog" [Ab03]

Fragen?



Abbildung 04

Quelle: "textbroker" [Ab04]

- Was ist DPLYR
 - DPLYR ist die nächste Iteration von PLYR
 - Ziel ist nur Data frames
 - DPLYR ist schneller als PLYR, hat mehr konsistent API

- Warum wollen wir DPLYR benutzen ?
 - Zeit ist Geld (dplyr ist bis zu 1000 mals schneller als plyr)
 - dplyr erleichtert dies durch einzelne Funktionen aufweisen, die zu den häufigsten Operationen entsprechen.
 - Jede Funktion löst nur eine einzige Sache.

- Verbesserung
 - einzelnen Funktionen entsprechen häufigsten Operationen
 - Jede Funktion ist optimiert um nur einen Problem effizient zu lösen
 - Verkettungs Befehle mit `%>%`
 - viel schneller Berechnungen
 - alles was man zu einem lokalen Dataframe tun kann kann man auch zu einem Remote-Datenbanktabelle tun(zum Beispiel MySQL, SQLite)

- Manipuliertsfunktionen

- **filter**: subset Zeilen. Mehrere Bedingungen kombiniert von & nur; | ist nicht verfügbar.
- **select** : subset Spalten. Mehrere Spalten könne zurückgegeben werden.
- **arrange**: Zeilen umordnen. Bietet Platz für mehrere Eingänge und auf- / absteigend Ordnung.
- **mutate**: fügt neue Spalten hinzu, möglicherweise auf der Grundlage anderer Spalten; mehrere Eingänge erstellen mehrere Spalten.
- **summarize**: jede Funktion innerhalb der Gruppen zu berechnen, so dass jede Gruppe auf eine einzige Zeile reduziert. Mehrere Eingänge erstellen mehrere Ausgabe summarize.

- Chaining commands

- Nested R-Befehle sind oft schwierig zu lesen, weil
 - die Reihenfolge der Operationen aus dem innersten zu den äußersten Funktionen zu lesen.
 - Folglich treten die Argumente für diese äußerste Funktionen ein langer Weg weg von der eigentlichen Funktion.
 - dplyr ermöglicht es , Befehlen mit der Kette oder `%>%` Funktionen der Operationen linear zu sequenzieren, und damit viel mehr logisch.

- Datenbank

- In Anlehnung an Hadley, unterstützt dplyr die drei populärsten Open-Source-Datenbanken (SQLite, MySQL und PostgreSQL) und Google BigQuery.
- Nützlich wenn wir unsere Daten aus der Datenbank nicht extrahieren wollen.



Abbildung 05

Quelle: „HardcoreAllainz“ [Ab05]

- Was ist reshape2
 - Ein R Paket die vereinfacht Dateisumwandlungsvorgang zwischen long und wide Format.
 - Ein Neustart des reshape Paket
 - Datensumformung deutlich stärker konzentriert und viel schneller
 - verbessert die Geschwindigkeit auf das Kosten der Funktionalität



Abbildung 06

Quelle: „datascience+“ [Ab06]

- Verbesserung
 - wesentlich schneller und mehr Speicher effizient
 - `cast` wird durch zwei Funktionen in Abhängigkeit vom Ausgangstyp ersetzt: `dcast` erzeugt dataframe und `acast` erzeugt Matrizen / Arrays.
 - mehrdimensionale Margen sind jetzt möglich
 - Einige Funktionen wurden wie die entfernt zb. `der|` cast-Operator, und die Möglichkeit, mehrere Werte von einer Aggregationsfunktion zurückzuliefern.
 - eine bessere Entwicklungspraktiken wie Namespaces und Tests.

- Wide Dateisformat

- Widesdatei hat eine Spalte für jede Variable

- zb

```
# ozone wind temp
# 1 23.62 11.623 65.55
# 2 29.44 10.267 79.10
# 3 59.12 8.942 83.90
# 4 59.96 8.794 83.97
```

- Long Dateisformat

```
# variable value
# 1 ozone 23.615
# 2 ozone 29.444
# 3 ozone 59.115
# 4 ozone 59.962
# 5 wind 11.623
# 6 wind 10.267
# 7 wind 8.942
# 8 wind 8.794
# 9 temp 65.548
# 10 temp 79.100
# 11 temp 83.903
# 12 temp 83.968
```

Beispiel 08

Quelle: "rdocumentation.org
" [Bsp08]

- Die Paket
 - reshape2 hat 2 basis Funktionen :
 - melt umwandelt wide -format nach long-format
 - cast umwandelt long -format nach wide – format
 - “Think of working with metal: if you melt metal, it drips and becomes long. If you cast it into a mould, it becomes wide.”

-Sean Anderson
[Zi01]



Abbildung 07

Quelle: „pixabay.com“ [Ab07]

- Zusammenfassung:

- plyr

- Ist ein R Paket das vereinfacht den Dateisaufteilungsvorgang, Dateibearbeitungsvorgang und Dateisvereinigungsvorgang.
 - Die Basisformate ist 2 Buchstaben und dann ply().
 - Ist nicht immer schnell

- dplyr

- ist die nächste Iteration von PLYR
 - Ziel ist nur Data frames
 - ist schneller als PLYR, hat mehr konsistent API
 - Manipuliertsfunktionen: filter, arrange, mutate, select, summarize
 - Channing command: dplyr ermöglicht es , Befehlen mit der Kette oder %.% Funktionen der Operationen linear zu sequenzieren, und damit viel mehr logisch als Nested R-Befehle.

- reshape2

- Ein R Paket die vereinfacht Dateisumwandlungsvorgang zwischen long und wide Format.
 - Ein Neustart des reshape Paket
 - Basisfunktionen:
 - melt umwandelt wide -format nach long-format
 - cast umwandelt long -format nach wide – format

- Literatur

- <https://cran.r-project.org>
- <https://inside-r.org>
- <https://rdocumentation.org>
- <https://r-bloggers.com>
- The Comprehensive R Archive Network

Fragen?



Abbildung 04

Quelle: "textbroker" [Ab04]

Vielen Dank für eure
Aufmerksamkeit