# Datenvisualisierung 3

# Darstellung der zusammenfassenden Statistik

# Daniela Palleschi

# Inhaltsverzeichnis

Lernziele  Ressourcen  Einrichten Pakete				2	
				2	
1	Wie	derholu	ung	3	
2	<b>Dars</b> 2.1	Boxpl	g von zusammenfassenden Statistiken ot	7	
3	Visu 3.1		rbalkenplots	10 11	
4	4.2 4.3 4.4	3 Gleiche Grenzen auf der y-Achse		16 16	
Se	ession	Info		17	

# Lernziele

Heute werden wir lernen...

- Boxplots zu erstellen und zu interpretieren
- Mittelwerte und Standardabweichungen zu visualisieren

#### Ressourcen

- Kurswebsite (Datenvisualisierung 3)
- Abschnitt 2.5 (Visualisierung von Beziehungen) in Wickham et al. (2023)
- Kapitel 4 (Darstellung von zusammenfassenden Statistiken) in Nordmann et al. (2022)
- Abschnitte 3.5-3.9 in Winter (2019)

### **Einrichten**

#### **Pakete**

#### Daten

```
df_eng <- read_csv(
  here(
    "daten",
    "languageR_english.csv"
)
) |>
  clean_names() |>
  rename(
    rt_lexdec = r_tlexdec,
    rt_naming = r_tnaming
)
```

# 1 Wiederholung

- Betrachten Sie jede Abbildung in Abbildung 1
  - Wie viele Variablen werden in jeder Abbildung dargestellt?
  - welche *Typen* von Variablen sind es?
  - Welche zusammenfassende(n) Statistik(en) wird/werden in jedem Diagramm dargestellt?

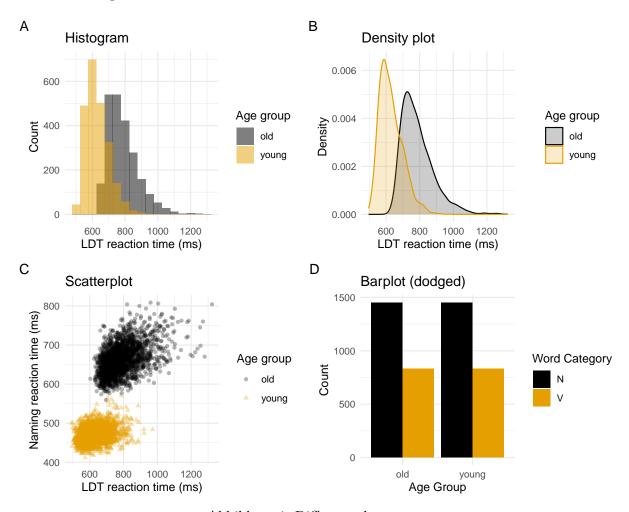


Abbildung 1: Different plots types

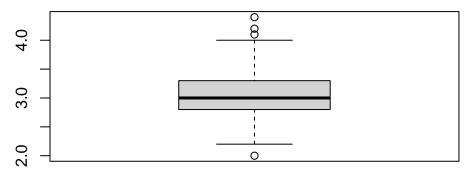
# 2 Darstellung von zusammenfassenden Statistiken

• Modus und Bereich werden in Histogrammen und Dichteplots visualisiert

• die Anzahl der Beobachtungen wird in Balkendiagrammen visualisiert

# 2.1 Boxplot

- auch bekannt als Box-and-Whisker-Plots, enthalten
  - eine Box
  - eine Linie in der Mitte der Box
  - Linien, die an beiden Enden der Box herausragen (die 'Whisker')
  - manchmal Punkte



- Betrachten Sie Abbildung 2
  - identifiziere jeden dieser 4 Aspekte des Plots
  - können Sie erraten, was jeder dieser Aspekte darstellen könnte und wie Sie die Darstellung interpretieren sollten?
- Boxplots vermitteln eine Menge Informationen in einer einzigen Visualisierung
  - Die Box selbst stellt den Interquartilsbereich (IQR; der Bereich der Werte, der zwischen den mittleren 50% der Daten liegt) dar.
    - \* Die Grenzen der Box repräsentieren Q1 (1. Quartil, unter dem 25% der Daten liegen) und Q3 (3. Quartil, über dem 25% der Daten liegen)
  - die Linie in der Mitte des Boxplots stellt den Median dar
    - $\ast\,$ auch Q2 genannt (2. Quartil; der mittlere Wert, über/unter dem 50% der Daten liegen)
  - Die Whisker repräsentieren 1,5\*IQR von Q1 (unterer Whisker) oder Q3 (oberer Whisker)

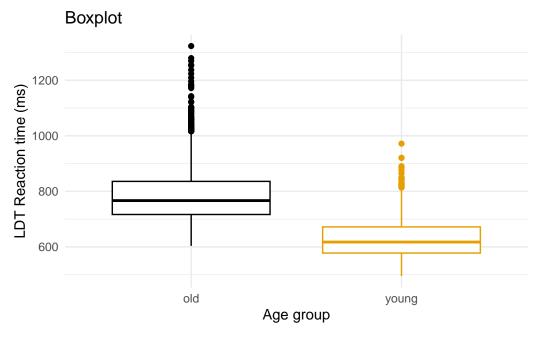


Abbildung 2: Boxplot of df\_eng (body mass by age\_subject)

- Punkte, die außerhalb der Whisker liegen, stellen Ausreißer dar (d. h. Extremwerte, die außerhalb des IQR liegen).
- ?@fig-winter-boxplot-hist zeigt die Beziehung zwischen einem Histogramm und einem Boxplot

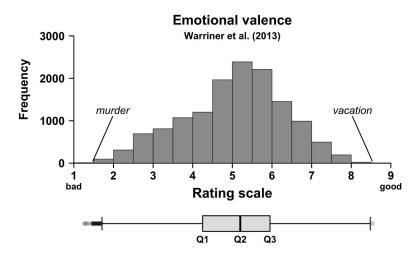


Figure 3.4. A histogram of the emotional valence rating data

Abbildung 3: Image source: Winter (2019) (all rights reserved)

• ?@fig-wickham-boxplot-hist hat einen ähnlichen Vergleich, einschließlich eines Streudiagramms

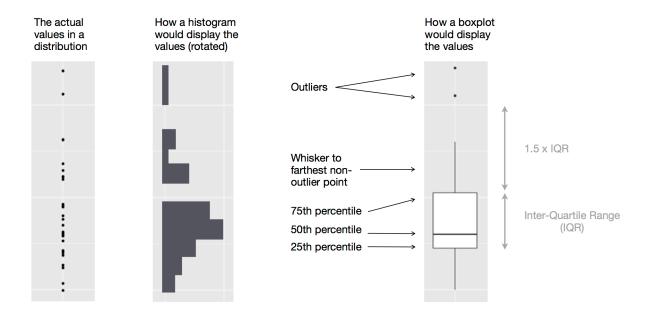


Abbildung 4: Image source: Wickham et al. (2023) (all rights reserved)

### 2.1.1 geom\_boxplot()

- Die Funktion geom\_boxplot() von ggplot2 erzeugt Boxplots
  - sie benötigt eine numerische Variable als x oder y Achse (Abbildung 5)

```
df_eng |>
  ggplot(aes(y = rt_lexdec)) +
  geom_boxplot()
```

• für Boxplots verschiedener Gruppen: eine kategorische Variable entlang der anderen Achse (Abbildung 6)

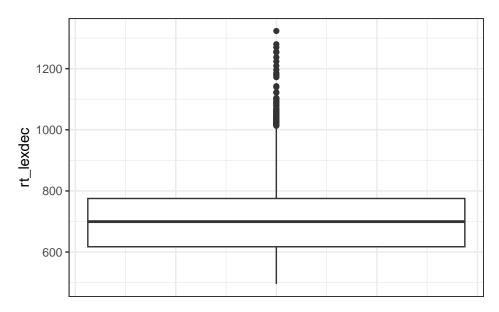


Abbildung 5: A boxplot for all observations of a continuous variable

```
df_eng |>
   ggplot(aes(x = age_subject, y = rt_lexdec)) +
   geom_boxplot() +
   theme_bw()
```

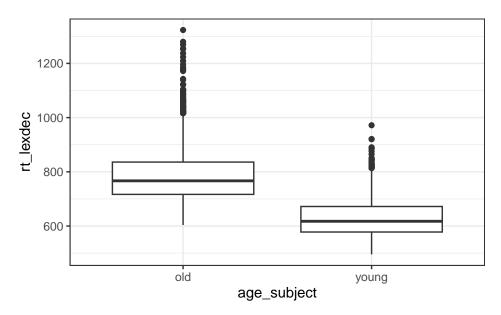


Abbildung 6: A boxplot for two groups

### 2.1.2 Gruppierter Boxplot

- Wir können gruppierte Boxplots erstellen, um mehr Variablen zu visualisieren
  - einfach eine neue Variable mit colour oder fill ästhetisch zuordnen

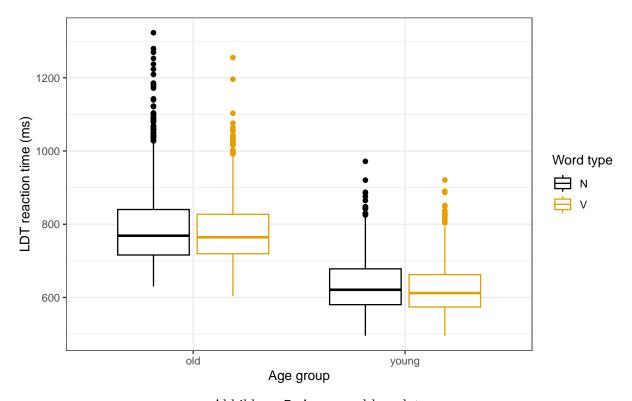


Abbildung 7: A grouped boxplot

# 3 Visualisierung des Mittelwerts

- In der Regel wollen wir auch den Mittelwert mit der Standardabweichung darstellen.
  - Wie können wir das tun?

#### 3.1 Fehlerbalkenplots

- Diese Diagramme bestehen aus 2 Teilen:
  - der Mittelwert, visualisiert mit geom\_point()
  - ein Maß für die Streuung, visualisiert mit "geom\_errorbar()".
- für diesen Kurs werden wir die Standardabweichung verwenden
- Abbildung 8 ist das, was wir heute erzeugen werden

# Mean LDT time (+/-1 SD)

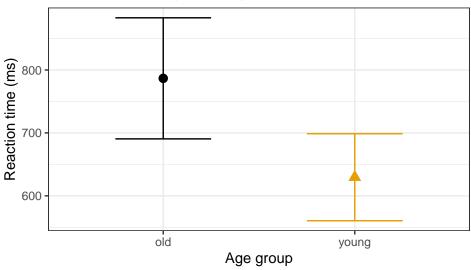


Abbildung 8: Errorbar plot of df\_eng (body mass by age\_subject)

#### 3.1.1 Berechnung der zusammenfassenden Statistik

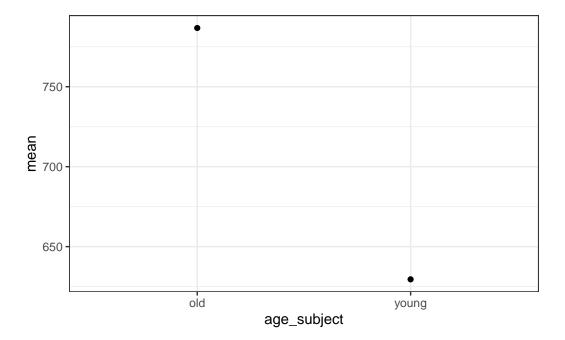
- müssen wir zunächst den Mittelwert und die Standardabweichung berechnen
  - gruppiert nach den Variablen, die wir visualisieren wollen
- Wie kann man den Mittelwert und die Standardabweichung von rt\_lexdec nach age\_subject berechnen?

• Diese Zusammenfassung können wir dann in ggplot() mit den entsprechenden ästhetischen Zuordnungen und Geomen einfügen

### 3.1.2 Plotting mean

• Zunächst werden die Mittelwerte mit geom\_point() dargestellt.

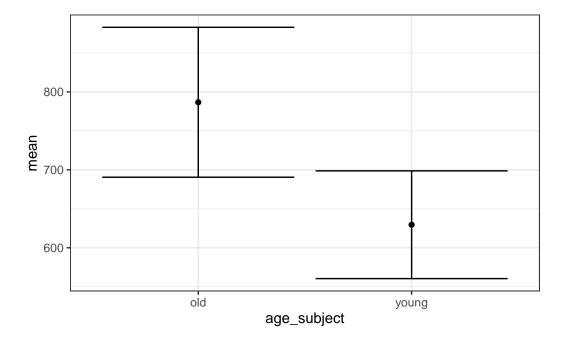
```
sum_eng |>
ggplot() +
aes(x = age_subject, y = mean) +
geom_point()
```



#### 3.1.3 Hinzufügen von Fehlerbalken

- Fügen wir nun unsere Fehlerbalken hinzu, die 1 Standardabweichung über und unter dem Mittelwert darstellen
- wir tun dies mit geom\_errorbar()
  - nimmt ymin und ymax als Argumente
  - In unserem Fall sind dies mean-/+sd.

```
sum_eng |>
ggplot() +
aes(x = age_subject, y = mean) +
geom_point() +
geom_errorbar(aes(ymin = mean-sd,
ymax = mean+sd))
```



• Wenn wir weitere Anpassungen hinzufügen, erhalten wir Abbildung 9

```
sum_eng |>
  ggplot() +
  aes(x = age_subject, y = mean,
      colour = age_subject, shape = age_subject,
```

```
ymin=mean-sd, ymax=mean+sd) +
geom_point(size = 3) +
geom_errorbar(width = .5) +
labs(title = "Mean LDT times (+/-1SD)",
    x = "Age group",
    y = "Reaction time (ms)",
    color = "Age group"
) +
scale_color_colorblind() +
theme_bw() +
theme(
   legend.position = "none"
)
```

# Mean LDT times (+/-1SD)

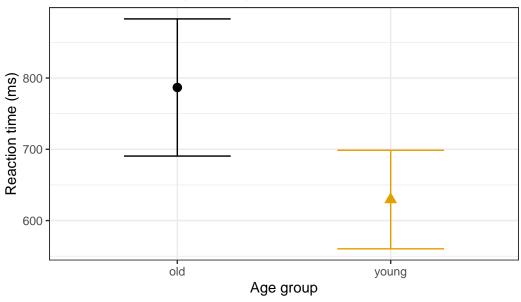


Abbildung 9: Customised errorbar

# 4 Barplot von Mittelwerten: Finger weg!

- Sie werden sehr oft Balkendiagramme von Mittelwerten sehen
  - aber es gibt viele Gründe, warum dies eine schlechte Idee ist!!
- Der Balkenplot hat ein schlechtes Daten-Tinten-Verhältnis, d.h. die Menge der Datentinte geteilt durch die Gesamttinte, die zur Erstellung der Grafik benötigt wird

- Was ist, wenn es nur sehr wenige oder gar keine Beobachtungen in der Nähe von Null gibt? Wir verbrauchen eine Menge Tinte, wo es keine Beobachtungen gibt!
- Außerdem deckt der Balken nur den Bereich ab, in dem die untere Hälfte der Beobachtungen liegt; ebenso viele Beobachtungen liegen über dem Mittelwert!

### 4.1

• Wie groß ist die Bandbreite der beobachteten Werte?

#### range(df\_eng\$rt\_lexdec)

#### [1] 495.38 1323.20

• beachten Sie, dass der tatsächliche Bereich der Datenpunkte und das Balkendiagramm viel "Tinte" für datenfreie (d. h. unbeobachtete) Reaktionszeitwerte verwenden

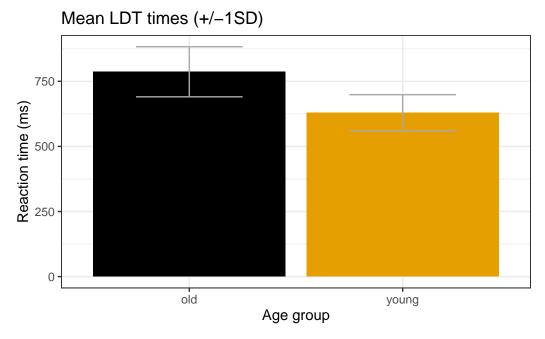


Abbildung 10: Balkendiagramm des Mittelwerts mit +/-1 Standardabweichung (ich empfehle, von solchen Diagrammen abzusehen!)

#### 4.2 Fehlerbalkendiagramm vs. Balkendiagramm für Mittelwerte

• Abbildung 11 A und B stellen dieselbe Information dar

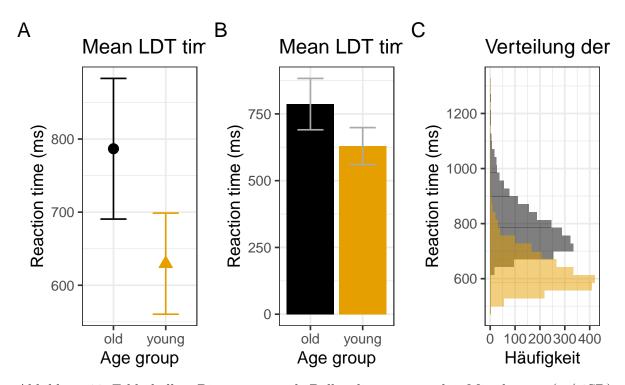


Abbildung 11: Fehlerbalken-Diagramm und Balkendiagramme, die Mittelwerte (+/-1SD) darstellen, sowie ein Histogramm der gleichen Daten

# 4.3 Gleiche Grenzen auf der y-Achse

• Abbildung 12 zeigt die gleichen Daten, aber mit dem gleichen y-Achsenbereich

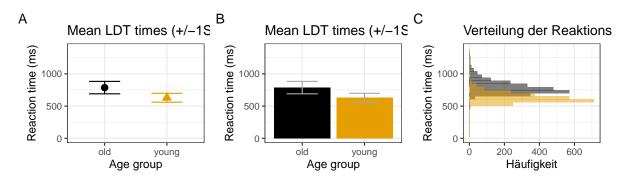


Abbildung 12: Fehlerbargraphik und Balkenplots, die Mittelwerte (+/-1SD) darstellen, sowie ein Histogramm derselben Daten mit demselben y-Achsenbereich

### 4.4 Zusammenfassende Statistiken und Verteilung

- Fehlerbalken allein sind keine Lösung: auch hier wird eine Menge Information verborgen
  - ein guter Grund, die Rohdatenpunkte *immer* zu visualisieren, unabhängig davon, welche zusammenfassende Darstellung Sie erstellen

# Lernziele

In diesem Abschnitt haben wir gelernt, wie man...

- Boxplots erstellen und interpretieren
- Fehlerbalkendiagramme erstellen und interpretieren

### Hausaufgabe

Anhang 8: Datenvisualisierung 3 auf der Website des Kurses.

### **Session Info**

[45] farver\_2.1.1

[49] compiler\_4.4.0

Hergestellt mit R version 4.4.0 (2024-04-24) (Puppy Cup) und RStudioversion 2023.9.0.463 (Desert Sunflower).

```
print(sessionInfo(),locale = F)
R version 4.4.0 (2024-04-24)
Platform: aarch64-apple-darwin20
Running under: macOS Ventura 13.2.1
Matrix products: default
BLAS:
        /Library/Frameworks/R.framework/Versions/4.4-arm64/Resources/lib/libRblas.0.dylib
LAPACK: /Library/Frameworks/R.framework/Versions/4.4-arm64/Resources/lib/libRlapack.dylib;
attached base packages:
              graphics grDevices datasets utils
[1] stats
                                                       methods
                                                                  base
other attached packages:
 [1] magick_2.8.3
                     patchwork_1.2.0 ggthemes_5.1.0
                                                      janitor_2.2.0
 [5] here_1.0.1
                     lubridate_1.9.3 forcats_1.0.0
                                                      stringr_1.5.1
 [9] dplyr_1.1.4
                     purrr_1.0.2
                                      readr_2.1.5
                                                      tidyr_1.3.1
[13] tibble_3.2.1
                     ggplot2_3.5.1
                                      tidyverse_2.0.0
loaded via a namespace (and not attached):
 [1] utf8_1.2.4
                       generics_0.1.3
                                          renv_1.0.7
                                                             stringi_1.8.3
 [5] hms_1.1.3
                       digest_0.6.35
                                          magrittr_2.0.3
                                                             evaluate_0.23
 [9] grid_4.4.0
                       timechange_0.3.0
                                          fastmap_1.1.1
                                                             rprojroot_2.0.4
[13] jsonlite_1.8.8
                       tinytex_0.50
                                          fansi_1.0.6
                                                             scales_1.3.0
[17] cli_3.6.2
                                                            bit64_4.0.5
                       crayon_1.5.2
                                          rlang_1.1.3
                       withr_3.0.0
[21] munsell_0.5.1
                                          yaml_2.3.8
                                                             parallel_4.4.0
[25] tools_4.4.0
                       tzdb_0.4.0
                                          colorspace_2.1-0
                                                            pacman_0.5.1
[29] png_0.1-8
                       vctrs_0.6.5
                                          R6_2.5.1
                                                             lifecycle_1.0.4
[33] snakecase_0.11.1
                       bit_4.0.5
                                          vroom_1.6.5
                                                            pkgconfig_2.0.3
[37] pillar_1.9.0
                       gtable_0.3.5
                                          glue_1.7.0
                                                            Rcpp_1.0.12
[41] xfun_0.43
                       tidyselect_1.2.1
                                          rstudioapi_0.16.0 knitr_1.46
```

htmltools\_0.5.8.1 labeling\_0.4.3

rmarkdown\_2.26

# Literaturverzeichnis

Nordmann, E., McAleer, P., Toivo, W., Paterson, H., & DeBruine, L. M. (2022). Data Visualization Using R for Researchers Who Do Not Use R. Advances in Methods and Practices in Psychological Science, 5(2), 251524592210746. https://doi.org/10.1177/25152459221074654

Wickham, H., Çetinkaya-Rundel, M., & Grolemund, G. (2023). *R for Data Science* (2. Aufl.). Winter, B. (2019). Statistics for Linguists: An Introduction Using R. In *Statistics for Linguists:*An Introduction Using R. Routledge. https://doi.org/10.4324/9781315165547