

# Statistik

## für Betriebswirtschaft, Internationales Management, Wirtschaftsinformatik und Informatik

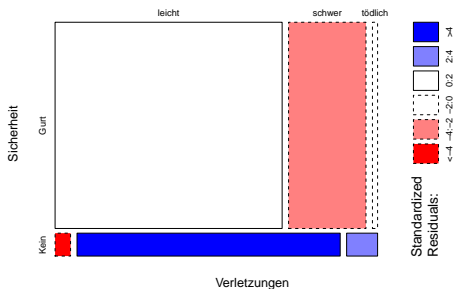
### Sommersemester 2016

Veranstaltungen zur Statistik für BW/IM Sommersemester 2016				
Was?	Wer?	Wann?	Wo?	ab wann?
Vorlesung Statistik	Etschberger	Mi, 14.00-17.00	B2.14	16.03.2016
Vorlesung Statistik PLUS	Etschberger/Jansen	- Blocktermin -	?	?
Übung Statistik	Etschberger	Mi, 17.00-18.30	A1.10	30.03.2016
Übung Statistik	Jansen	Di, 11.30-13.00	W1.06	22.03.2016
Übung Statistik	Jansen	Di, 14.00-15.30	W2.14	22.03.2016
Übung Statistik	Jansen	Mi, 11.30-13.00	W2.11	30.03.2016
Übung Statistik	Jansen	Do, 14.00-15.30	W2.14	31.03.2016
Übung Statistik	Schneller	Do, 14.00-15.30	W3.03	31.03.2016
Übung Statistik	Schneller	Do, 15.30-17.00	W3.03	31.03.2016
Übung Statistik	Wins	Di, 14.00-15.30	J3.19	22.03.2016
Übung Statistik	Wins	Di, 15.30-17.00	J3.19	22.03.2016
Offener Statistikraum	Etschberger/Tutoren	Mo, 14.00-17.45	B3.05	04.04.
Veranstaltungen für Teilnehmer der WiMa-Klausur im Juli 2016				
Was?	Wer?	Wann?	Wo?	ab wann?
Tutorium Mathematik	Burkart	Do 13.30-15.00	W1.06	07.04.2016
Tutorium Mathematik	Burkart	Do 15.00-16.15	W1.06	07.04.2016
Offener Matheraum	Jansen/Tutoren	?	?	?

HSA Statistik SS 2016 Sessionlist		
Datum	Statistik für IM/BW	Nr.
Mittwoch, 16. März 2016	Einführung, R Installation, Rstudio Einführung, Skalen	1
Mittwoch, 23. März 2016	univ. desk. Stat., Quantile, Plots	2
Mittwoch, 30. März 2016	Streuung, Konzentrationsmaße	3
Mittwoch, 6. April 2016	Kontingenztabellen, Mosaikplots, Korrelation	4
Mittwoch, 13. April 2016	Preisindizes, lineare Regression	5
Mittwoch, 20. April 2016	Kombinatorik, Wahrscheinlichkeit	6
Mittwoch, 27. April 2016	Wahrscheinlichkeit, diskrete Zufallsvariablen	7
Mittwoch, 4. Mai 2016	Pyramid	
Mittwoch, 11. Mai 2016	Binomial-, Hypergeom.-, Poisson-Verteilung	8
Mittwoch, 18. Mai 2016	Stetige ZV, Gleichverteilung	9
Mittwoch, 25. Mai 2016	Normalverteilung, Verteilungsparameter	10
Mittwoch, 1. Juni 2016	Schätzfunktionen und Punktschätzer	11
Mittwoch, 8. Juni 2016	Konfidenzintervalle	12
Mittwoch, 15. Juni 2016	Tests	13
Mittwoch, 22. Juni 2016	Puffer, WH, Fragen zur Probekl.	14
Mittwoch, 29. Juni 2016	AW Prüfungswoche	

## Beispiel Autounfälle

	Verletzung			
	leicht	schwer	tödlich	
angegurtet	264	90	6	360
nicht angegurtet	2	34	4	40
	266	124	10	400



Mosaikplot Autounfälle



### 1. Einführung

### 2. Deskriptive Statistik

Häufigkeiten  
Lage und Streuung  
Konzentration  
Zwei Merkmale  
Korrelation

Preisindizes  
Lineare Regression

### 3. W-Theorie

### 4. Induktive Statistik

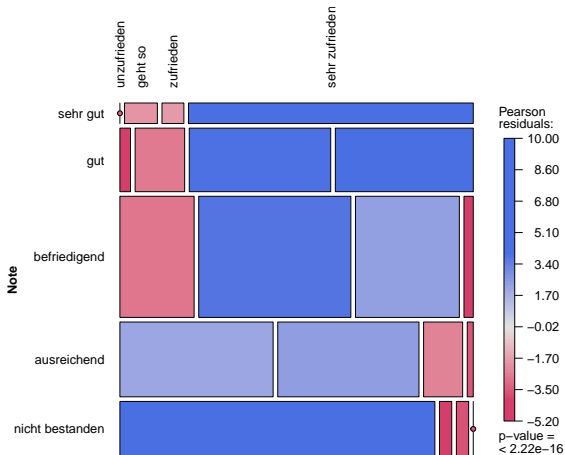
Quellen

Tabellen

```

Data.complete = na.omit(MyData[,c("MatheZufr", "NoteMathe")])
Noten.complete =
  ordered(cut(Data.complete$NoteMathe, breaks=c(0,1.5,2.5,3.5,4.1,5.0)),
    labels=c("sehr gut", "gut", "befriedigend", "ausreichend", "nicht bestanden"))
tab = table("Note"=Noten.complete, "Zufrieden mit Leistung"=Data.complete$MatheZufr)
require(vcd)
mosaic(tab, shade = TRUE, gp_args = list(interpolate = function(x) pmin(x/4, 1)), labeling_args =
  list(rot_labels = c(90,0,0,0), just_labels = c("left", "left", "right", "right"),
    offset_varnames = c(left = 5, top=5.5), offset_labels = c(right = 3)),
  margins = c(right = 1, bottom = 3, left=6, top=5))

```



„Note in Mathe Klausur“ gegen „Zufrieden mit Leistung“



## 1. Einführung

## 2. Deskriptive Statistik

Häufigkeiten  
Lage und Streuung  
Konzentration  
Zwei Merkmale  
Korrelation

Preisindizes  
Lineare Regression

## 3. W-Theorie

## 4. Induktive Statistik

Quellen

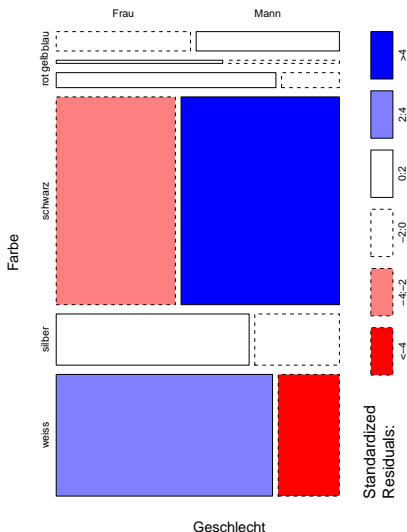
Tabellen



```
tab = table(Farbe, Geschlecht)
tab
```

```
##           Geschlecht
## Farbe   Frau Mann
## blau    15  16
## gelb     3   2
## rot     19   5
## schwarz 143 190
## silber   57  25
## weiss  152  43
```

```
mosaicplot(t(tab), shade = TRUE,
            sort=2:1, main="")
```



## 1. Einführung

## 2. Deskriptive Statistik

- Häufigkeiten
- Lage und Streuung
- Konzentration
- Zwei Merkmale
- Korrelation
- Preisindizes
- Lineare Regression

## 3. W-Theorie

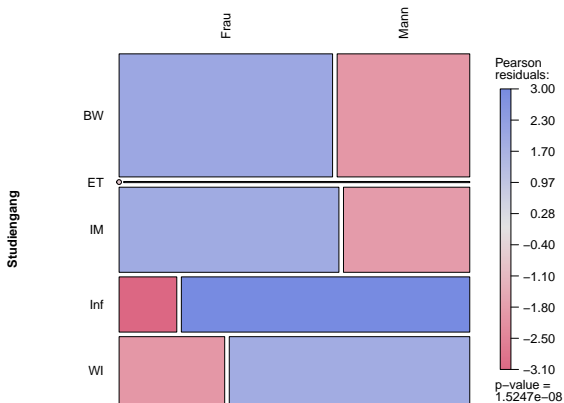
## 4. Induktive Statistik

Quellen

Tabellen



```
require(vcd)
Data.complete = na.omit(MyData[,c("Geschlecht", "Studiengang")])
with(Data.complete, {
  tab = table("Studiengang"=Studiengang, "Geschlecht"=Geschlecht)
  mosaic(tab, shade = TRUE, gp_args = list(interpolate = function(x) pmin(x/4, 1)), labeling_args =
    list(rot_labels = c(90,0,0,0), just_labels = c("left", "left", "right", "right"),
      offset_varnames = c(left = 5, top=5.5), offset_labels = c(right = 3)),
    margins = c(right = 1, bottom = 3, left=6, top=5))
})
```



„Note in Matheklausur“ gegen „Zufrieden mit Leistung“  
Studiengang vs. Geschlecht

## 1. Einführung

## 2. Deskriptive Statistik

- Häufigkeiten
- Lage und Streuung
- Konzentration
- Zwei Merkmale
- Korrelation
- Preisindizes
- Lineare Regression

## 3. W-Theorie

## 4. Induktive Statistik

### Quellen

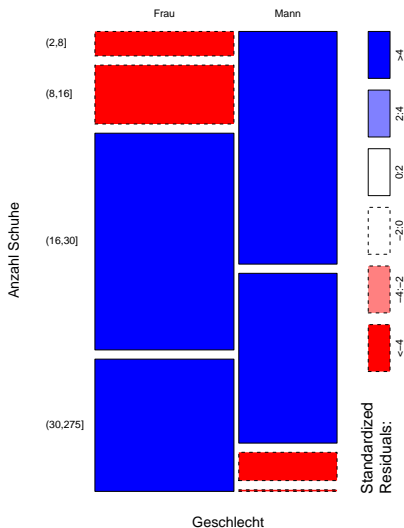
### Tabellen



```
tab = table(
  "Anzahl Schuhe" =
    cut(AnzSchuhe,
        breaks =
          quantile(
            AnzSchuhe,
            probs = (0:4)/4
          )
    ),
  Geschlecht)
tab
```

```
##           Geschlecht
## Anzahl Schuhe Frau Mann
## (2,8]         22  148
## (8,16]        53  108
## (16,30]       195   18
## (30,275]     119    1
```

```
mosaicplot(t(tab), shade = TRUE,
            main="", las=1)
```



1. Einführung
  2. Deskriptive Statistik
    - Häufigkeiten
    - Lage und Streuung
    - Konzentration
    - Zwei Merkmale
    - Korrelation
    - Preisindizes
    - Lineare Regression
  3. W-Theorie
  4. Induktive Statistik
- Quellen  
Tabellen



- ▶ **Preismesszahl:** Misst Preisveränderung eines einzelnen Gutes:

$$\frac{\text{Preis zum Zeitpunkt } j}{\text{Preis zum Zeitpunkt } i}$$

dabei:  $j$ : Berichtsperiode,  $i$ : Basisperiode

- ▶ **Preisindex:** Misst Preisveränderung mehrerer Güter (Aggregation von Preismesszahlen durch Gewichtung)
- ▶ Notation:

$p_0(i)$ : Preis des  $i$ -ten Gutes in Basisperiode 0

$p_t(i)$ : Preis des  $i$ -ten Gutes in Berichtsperiode  $t$

$q_0(i)$ : Menge des  $i$ -ten Gutes in Basisperiode 0

$q_t(i)$ : Menge des  $i$ -ten Gutes in Berichtsperiode  $t$

### 1. Einführung

### 2. Deskriptive Statistik

Häufigkeiten

Lage und Streuung

Konzentration

Zwei Merkmale

Korrelation

Preisindizes

Lineare Regression

### 3. W-Theorie

### 4. Induktive Statistik

Quellen

Tabellen



- ▶ Gleichgewichteter Preisindex:

$$P_{0t}^G = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \frac{p_t(i)}{p_0(i)} = \sum_{i=1}^n \frac{p_t(i)}{p_0(i)} \cdot g(i) \quad \text{mit} \quad g(i) = \frac{1}{n}$$

**Nachteil:** Auto und Streichhölzer haben gleiches Gewicht

**Lösung:** Preise mit Mengen gewichten!

- ▶ Preisindex von Laspeyres:

$$P_{0t}^L = \frac{\sum_{i=1}^n p_t(i) q_0(i)}{\sum_{i=1}^n p_0(i) q_0(i)} = \sum_{i=1}^n \frac{p_t(i)}{p_0(i)} \cdot g_0(i) \quad \text{mit} \quad g_0(i) = \frac{p_0(i) q_0(i)}{\sum_{j=1}^n p_0(j) q_0(j)}$$

Warenkorb von „damals“

- ▶ Preisindex von Paasche:

$$P_{0t}^P = \frac{\sum_{i=1}^n p_t(i) q_t(i)}{\sum_{i=1}^n p_0(i) q_t(i)} = \sum_{i=1}^n \frac{p_t(i)}{p_0(i)} \cdot g_t(i) \quad \text{mit} \quad g_t(i) = \frac{p_0(i) q_t(i)}{\sum_{j=1}^n p_0(j) q_t(j)}$$

Warenkorb von „heute“

## 1. Einführung

## 2. Deskriptive Statistik

Häufigkeiten  
Lage und Streuung  
Konzentration  
Zwei Merkmale  
Korrelation

## Preisindizes

Lineare Regression

## 3. W-Theorie

## 4. Induktive Statistik

## Quellen

## Tabellen





## Warenkorb: Kartoffeln und Kaffee

$$100 \text{ €} \cdot 1,03 \cdot 1,05 \cdot 1,10 = 118,97$$

$$100 \text{ €} \cdot q \cdot q \cdot q = 118,97$$

$$q^3 = 1,1897$$

$$q = \sqrt[3]{1,1897} \approx 1,059$$

	1950		2013	
	Preis (€)	Menge pro Woche	Preis (€)	Menge pro Woche
1 kg Kartoffeln	0,04	3,58	1,10	1,25
100 g Kaffeebohnen	3,00	0,25	0,70	1,31

$$P_{1950,2013}^L = \frac{1,10 \cdot 3,58 + 0,70 \cdot 0,25}{0,04 \cdot 3,58 + 3,00 \cdot 0,25} \approx 4,6048$$

$$P_{1950,2013}^P = \frac{1,10 \cdot 1,25 + 0,70 \cdot 1,31}{0,04 \cdot 1,25 + 3,00 \cdot 1,31} \approx 0,5759$$

d.h. 360,48%  
Preissteigerung  
von 1950 bis 2013  
durchschnittlich:

$$\sqrt[63]{4,6048} \approx 1,025 \hat{=} 2,5 \% \text{ Infl. pro Jahr}$$

d.h. -42,41%  
Preisentw. von 1950-2013

durchschnittlich:

$$\sqrt[63]{0,5759} \approx 0,9913 \hat{=} -0,87 \% \text{ Infl. pro Jahr}$$

### 1. Einführung

### 2. Deskriptive Statistik

- Häufigkeiten
- Lage und Streuung
- Konzentration
- Zwei Merkmale
- Korrelation

### Preisindizes

- Lineare Regression

### 3. W-Theorie

### 4. Induktive Statistik

### Quellen

### Tabellen

## Idealindex von Fisher:

$$P_{0t}^F = \sqrt{P_{0t}^L P_{0t}^P}$$

## Marshall-Edgeworth-Index:

$$P_{0t}^{ME} = \frac{\sum_{i=1}^n p_t(i)[q_0(i) + q_t(i)]}{\sum_{i=1}^n p_0(i)[q_0(i) + q_t(i)]}$$

## Preisindex von Lowe:

$$P_{0t}^{LO} = \frac{\sum_{i=1}^n p_t(i)q(i)}{\sum_{i=1}^n p_0(i)q(i)}$$

wobei  $q(i) \hat{=} \begin{cases} \text{Durchschn. Menge von} \\ \text{Gut } i \text{ über alle (bekannten)} \\ \text{Perioden} \end{cases}$



### 1. Einführung

### 2. Deskriptive Statistik

- Häufigkeiten
- Lage und Streuung
- Konzentration
- Zwei Merkmale
- Korrelation

### Preisindizes

- Lineare Regression

### 3. W-Theorie

### 4. Induktive Statistik

### Quellen

### Tabellen

## Warenkorb: Kartoffeln und Kaffee

	1950		2013	
	Preis (€)	Menge pro Woche	Preis (€)	Menge pro Woche
1 kg Kartoffeln	0,04	3,58	1,10	1,25
100 g Kaffeebohnen	3,00	0,25	0,70	1,31

$$P_{1950,2013}^F \approx \sqrt{4,6048 \cdot 0,5759} = 1,6284$$

$$P_{1950,2013}^{ME} = \frac{1,10 \cdot (3,58 + 1,25) + 0,70 \cdot (0,25 + 1,31)}{0,04 \cdot (3,58 + 1,25) + 3,00 \cdot (0,25 + 1,31)} = 1,3143$$

$$P_{1950,2013}^{Lo} = \frac{1,10 \cdot 2,5 + 0,70 \cdot 0,75}{0,04 \cdot 2,5 + 3,00 \cdot 0,75} = 1,3936$$

Annahme bei  $P^{Lo}$ : Durchschn. Mengen bei Kartoffeln bzw. Kaffeebohnen von 1950 bis 2013 sind 2,5 bzw. 0,75.



- 1. Einführung
- 2. Deskriptive Statistik
  - Häufigkeiten
  - Lage und Streuung
  - Konzentration
  - Zwei Merkmale
  - Korrelation
  - Preisindizes
  - Lineare Regression
- 3. W-Theorie
- 4. Induktive Statistik
- Quellen
- Tabellen

## Bundesliga 2008/2009

- ▶ Gegeben: Daten zu den 18 Vereinen der ersten Bundesliga in der Saison 2008/09
- ▶ Merkmale: **Vereinssetat** für Saison (nur direkte Gehälter und Spielergehälter)
- ▶ und **Ergebnispunkte** in Tabelle am Ende der Saison

	Etat	Punkte
FC Bayern	80	67
VfL Wolfsburg	60	69
SV Werder Bremen	48	45
FC Schalke 04	48	50
VfB Stuttgart	38	64
Hamburger SV	35	61
Bayer 04 Leverkusen	35	49
Bor. Dortmund	32	59
Hertha BSC Berlin	31	63
1. FC Köln	28	39
Bor. Mönchengladbach	27	31
TSG Hoffenheim	26	55
Eintracht Frankfurt	25	33
Hannover 96	24	40
Energie Cottbus	23	30
VfL Bochum	17	32
Karlsruher SC	17	29
Arminia Bielefeld	15	28

(Quelle: Welt)



## 1. Einführung

## 2. Deskriptive Statistik

Häufigkeiten

Lage und Streuung

Konzentration

Zwei Merkmale

Korrelation

Preisindizes

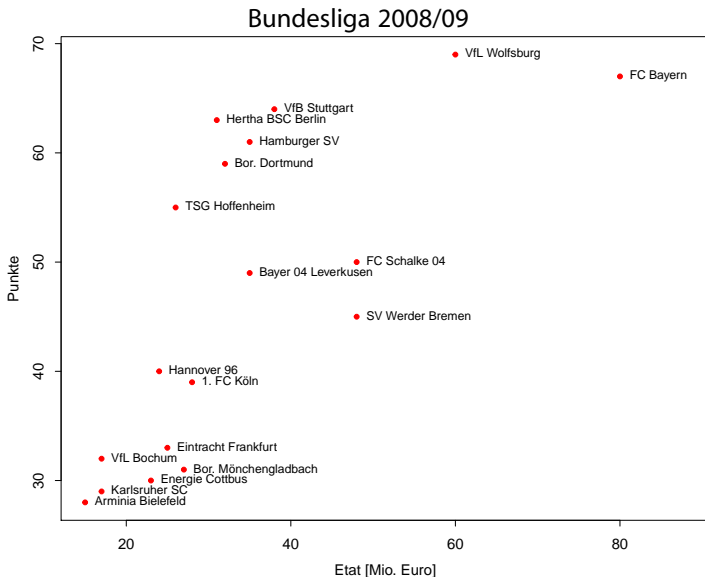
Lineare Regression

## 3. W-Theorie

## 4. Induktive Statistik

Quellen

Tabellen



## 1. Einführung

## 2. Deskriptive Statistik

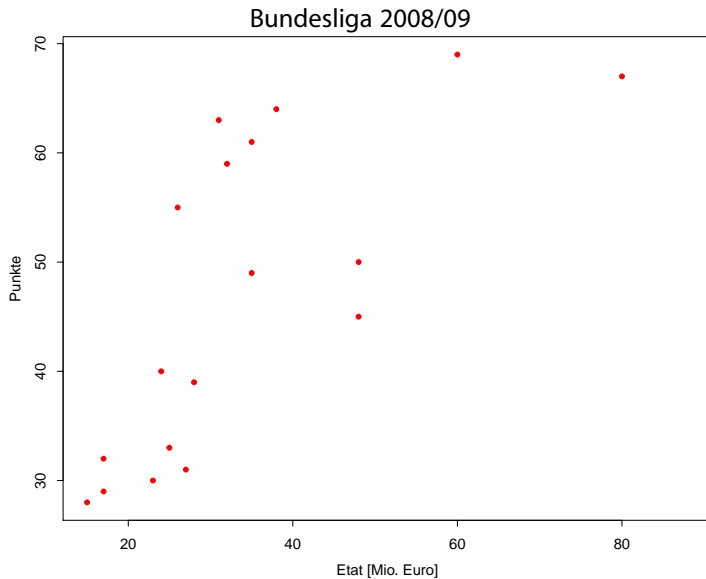
- Häufigkeiten
- Lage und Streuung
- Konzentration
- Zwei Merkmale
- Korrelation
- Preisindizes
- Lineare Regression

## 3. W-Theorie

## 4. Induktive Statistik

### Quellen

### Tabellen



## 1. Einführung

## 2. Deskriptive Statistik

- Häufigkeiten
- Lage und Streuung
- Konzentration
- Zwei Merkmale
- Korrelation
- Preisindizes
- Lineare Regression

## 3. W-Theorie

## 4. Induktive Statistik

### Quellen

### Tabellen



- ▶ Kann man die **Tabellenpunkte** näherungsweise über einfache Funktion **in Abhängigkeit des Vereinsetats** darstellen?
- ▶ Allgemein: Darstellung einer Variablen  $Y$  als Funktion von  $X$ :

$$y = f(x)$$

- ▶ Dabei:
  - $X$  heißt **Regressor** bzw. **unabhängige Variable**
  - $Y$  heißt **Regressand** bzw. **abhängige Variable**
- ▶ Wichtiger (und einfachster) Spezialfall:  $f$  beschreibt einen linearen Trend:

$$y = a + b x$$

- ▶ Dabei anhand der Daten zu schätzen:  $a$  (Achsenabschnitt) und  $b$  (Steigung)
- ▶ Schätzung von  $a$  und  $b$ : **Lineare Regression**

## 1. Einführung

## 2. Deskriptive Statistik

Häufigkeiten

Lage und Streuung

Konzentration

Zwei Merkmale

Korrelation

Preisindizes

Lineare Regression

## 3. W-Theorie

## 4. Induktive Statistik

Quellen

Tabellen



- ▶ Pro Datenpunkt gilt mit Regressionsmodell:

$$y_i = a + bx_i + \epsilon_i$$

- ▶ Dabei:  $\epsilon_i$  ist jeweils Fehler (der Grundgesamtheit),
- ▶ mit  $e_i = y_i - (\hat{a} + \hat{b}x_i)$ : Abweichung (**Residuen**) zwischen gegebenen Daten der Stichprobe und durch Modell geschätzten Werten
- ▶ Modell gut wenn alle Residuen  $e_i$  zusammen möglichst klein
- ▶ Einfache Summe aber nicht möglich, denn  $e_i$  positiv oder negativ
- ▶ Deswegen: Summe der Quadrate von  $e_i$
- ▶ **Prinzip der kleinsten Quadrate**: Wähle  $a$  und  $b$  so, dass

$$Q(a, b) = \sum_{i=1}^n [y_i - (a + bx_i)]^2 \rightarrow \min$$

notwendig für Minimum:

$$\nabla Q = 0$$

$$\frac{\partial Q}{\partial a} = \sum 2[y_i - (a + bx_i)] \cdot (-1) = 0$$

$$\frac{\partial Q}{\partial b} = \sum 2[y_i - (a + bx_i)] \cdot (-x_i) = 0$$

## 1. Einführung

## 2. Deskriptive Statistik

Häufigkeiten

Lage und Streuung

Konzentration

Zwei Merkmale

Korrelation

Preisindizes

Lineare Regression

## 3. W-Theorie

## 4. Induktive Statistik

Quellen

Tabellen



## ► Beste und eindeutige Lösung:

$$\hat{b} = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}$$
$$= \frac{\sum_{i=1}^n x_i y_i - n \bar{x} \bar{y}}{\sum_{i=1}^n x_i^2 - n \bar{x}^2}$$
$$\hat{a} = \bar{y} - \hat{b} \bar{x}$$



### 1. Einführung

### 2. Deskriptive Statistik

Häufigkeiten  
Lage und Streuung  
Konzentration  
Zwei Merkmale  
Korrelation  
Preisindizes

Lineare Regression

### 3. W-Theorie

### 4. Induktive Statistik

Quellen

Tabellen

## ► Regressionsgerade:

$$\hat{y} = \hat{a} + \hat{b} x$$

- ▶ Berechnung eines linearen Modells der Bundesligadaten
- ▶ dabei: Punkte  $\hat{=}$  y und Etat  $\hat{=}$  x:

$\bar{x}$	33,83
$\bar{y}$	46,89
$\sum x_i^2$	25209
$\sum x_i y_i$	31474
n	18

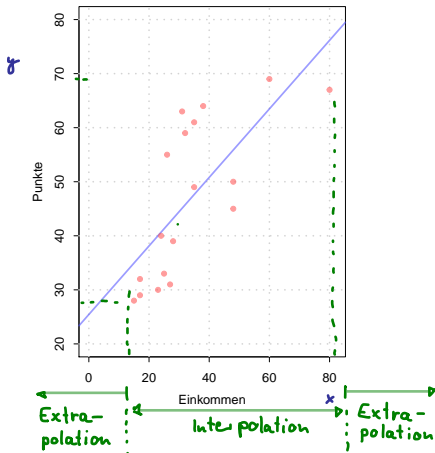
$$\Rightarrow \hat{b} = \frac{31474 - 18 \cdot 33,83 \cdot 46,89}{25209 - 18 \cdot 33,83^2}$$

$$\approx 0,634$$

$$\Rightarrow \hat{a} = 46,89 - \hat{b} \cdot 33,83$$

$$\approx 25,443$$

- ▶ Modell:  $\hat{y} = 25,443 + 0,634 \cdot x$



## 1. Einführung

## 2. Deskriptive Statistik

- Häufigkeiten
- Lage und Streuung
- Konzentration
- Zwei Merkmale
- Korrelation
- Preisindizes
- Lineare Regression

## 3. W-Theorie

## 4. Induktive Statistik

### Quellen

### Tabellen

- ▶ Berechnung eines linearen Modells der Bundesligadaten
- ▶ dabei: Punkte  $\hat{=}$  y und Etat  $\hat{=}$  x:

$\bar{x}$	33,83
$\bar{y}$	46,89
$\sum x_i^2$	25209
$\sum x_i y_i$	31474
n	18

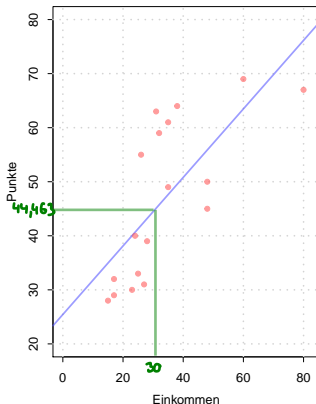
$$\Rightarrow \hat{b} = \frac{31474 - 18 \cdot 33,83 \cdot 46,89}{25209 - 18 \cdot 33,83^2}$$

$$\approx 0,634$$

$$\Rightarrow \hat{a} = 46,89 - \hat{b} \cdot 33,83$$

$$\approx 25,443$$

- ▶ Modell:  $\hat{y} = 25,443 + 0,634 \cdot x$



- ▶ Prognosewert für Etat = 30:

$$\hat{y}(30) = 25,443 + 0,634 \cdot 30$$

$$\approx 44,463$$



## 1. Einführung

## 2. Deskriptive Statistik

- Häufigkeiten
- Lage und Streuung
- Konzentration
- Zwei Merkmale
- Korrelation
- Preisindizes
- Lineare Regression

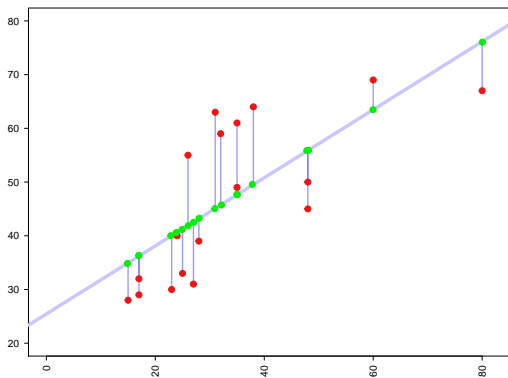
## 3. W-Theorie

## 4. Induktive Statistik

### Quellen

### Tabellen

- ▶ **Varianz** der Daten in abhängiger Variablen  $y_i$  als Repräsentant des **Informationsgehalts**
- ▶ Ein Bruchteil davon kann in Modellwerten  $\hat{y}_i$  abgebildet werden



## 1. Einführung

## 2. Deskriptive Statistik

Häufigkeiten  
Lage und Streuung  
Konzentration  
Zwei Merkmale  
Korrelation  
Preisindizes

## Lineare Regression

## 3. W-Theorie

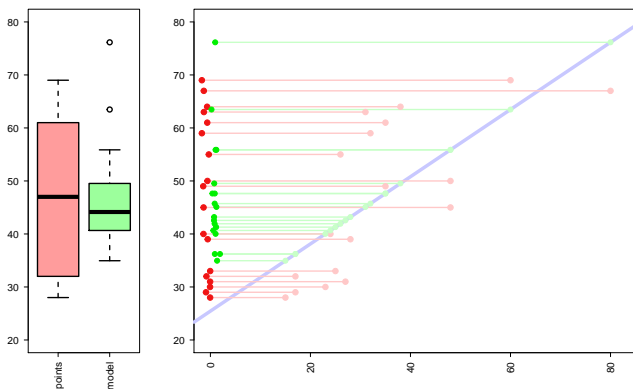
## 4. Induktive Statistik

Quellen

Tabellen



- **Varianz** der Daten in abhängiger Variablen  $y_i$  als Repräsentant des **Informationsgehalts**
- Ein Bruchteil davon kann in Modellwerten  $\hat{y}_i$  abgebildet werden



- Empirische Varianz (mittlere quadratische Abweichung) für „rot“ bzw. „grün“ ergibt jeweils

$$\frac{1}{18} \sum_{i=1}^{18} (y_i - \bar{y})^2 \approx 200,77 \quad \text{bzw.} \quad \frac{1}{18} \sum_{i=1}^{18} (\hat{y}_i - \bar{y})^2 \approx 102,78$$

## 1. Einführung

## 2. Deskriptive Statistik

Häufigkeiten  
Lage und Streuung  
Konzentration  
Zwei Merkmale  
Korrelation  
Preisindizes  
Lineare Regression

## 3. W-Theorie

## 4. Induktive Statistik

Quellen

Tabellen



- ▶ Gütemaß für die Regression: **Determinationskoeffizient** (Bestimmtheitskoeffizient):

$$R^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (\hat{y}_i - \bar{y})^2}{\sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2} = \frac{\sum_{i=1}^n \hat{y}_i^2 - n\bar{y}^2}{\sum_{i=1}^n y_i^2 - n\bar{y}^2} = r^2 \in [0; 1]$$

↳ Bravais-Pearson zum Quadrat

- ▶ Mögliche Interpretation von  $R^2$ :  
**Durch die Regression erklärter Anteil der Varianz**
- ▶  $R^2 = 0$  wird erreicht wenn  $X, Y$  unkorreliert  
 $R^2 = 1$  wird erreicht wenn  $\hat{y}_i = y_i \forall i$  (alle Punkte auf Regressionsgerade)
- ▶ Im (Bundesliga-)Beispiel:

$$R^2 = \frac{\sum_{i=1}^{18} (\hat{y}_i - \bar{y})^2}{\sum_{i=1}^{18} (y_i - \bar{y})^2} \approx \frac{102,78}{200,77} \approx 51,19\%$$

↳ d.h. ca. 51% der in der abhängigen Variable vorhandenen Information kann über die Regression erklärt werden (die restlichen 49% sind andere Effekte)

- 1. Einführung
- 2. Deskriptive Statistik
  - Häufigkeiten
  - Lage und Streuung
  - Konzentration
  - Zwei Merkmale
  - Korrelation
  - Preisindizes
- Lineare Regression
- 3. W-Theorie
- 4. Induktive Statistik
- Quellen
- Tabellen

Beispiel: Körpergröße in Abh. der Größe  
des Vaters

gesucht: Regressionsmodell:  $G = a + b \cdot V$

TR: ▶ Mode → STAT → A + B X  
unabh. Variable: x  
abh. Variable: y

▶ Daten eingeben

G	V	Geschlecht
Groesse	GroesseV	
451	173	Mann
620	189	Mann
233	190	Mann
315	178	Mann
548	184	Mann

▶ AC

▶ Shift → STAT → REG  
a: 53,968  
b: 0,709

$$G = 53,968 + 0,709 \cdot V$$

$$R^2 = r^2 \approx 0,547$$