

# DATA SCIENCE 1

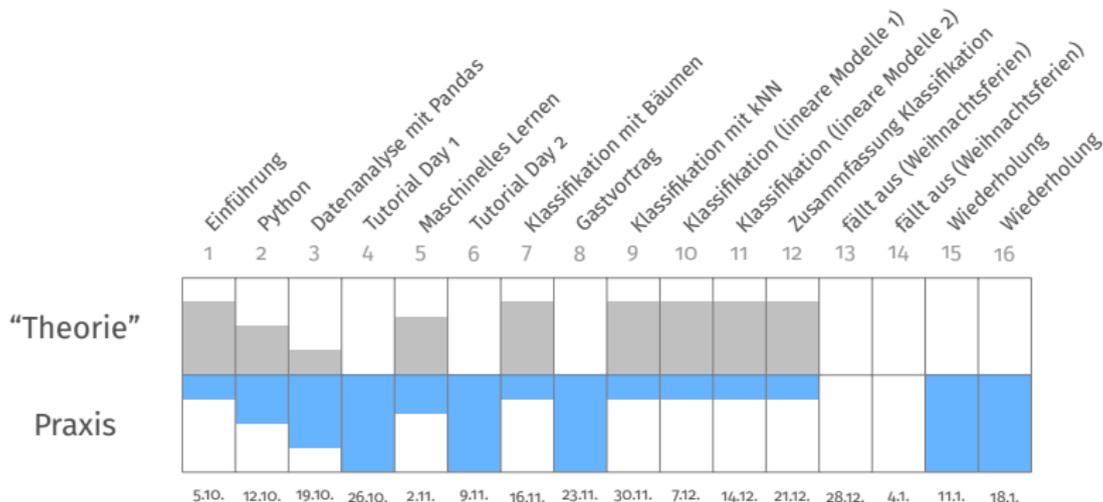
VORLESUNG 10 – OFFENE FRAGERUNDE

PROF. DR. CHRISTIAN BOCKERMANN

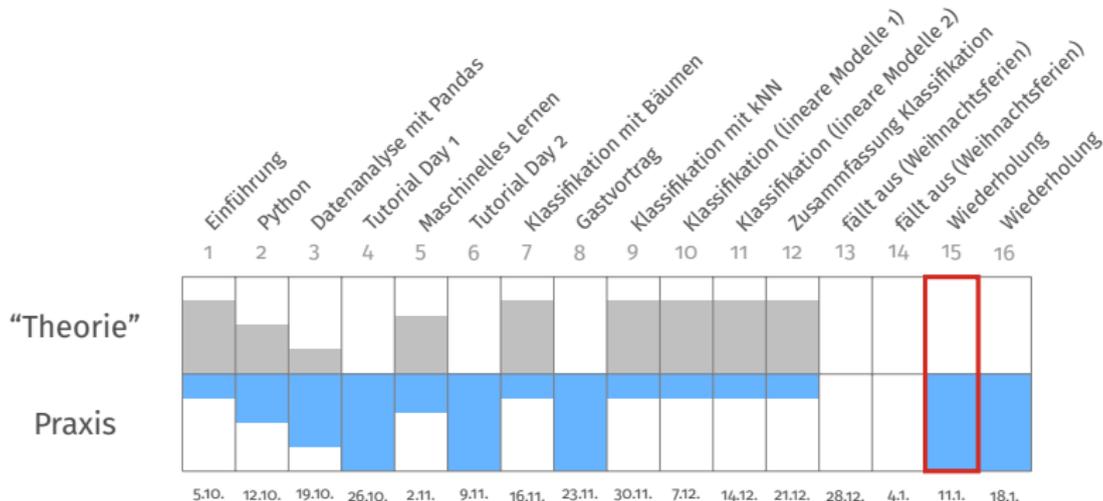
HOCHSCHULE BOCHUM

WINTERSEMESTER 2021/2022

## Wo sind wir heute?



## Wo sind wir heute?



## Prüfungsleistung - Hausarbeit

- Prüfungsleistung ist Hausarbeit
- Aufgabenstellung am 9.2.2022 um **8:00 Uhr** im BBB
- Bearbeitung bis 18.2.2022  
(Abgabe: PDF des Notebooks per Mail an mich)
  
- Gruppenarbeit mit max. 3 Personen möglich
- Selbstorganisation der Gruppen, bitte bis 9.2. verbindlich mitteilen

## Lehre-Evaluation

<https://befragung.hs-bochum.de/evasys/online.php?p=GCMMY>

Bitte bis spätestens heute (11.1.2022) ausfüllen (freiwillig)!

# Wiederholung, Fragen

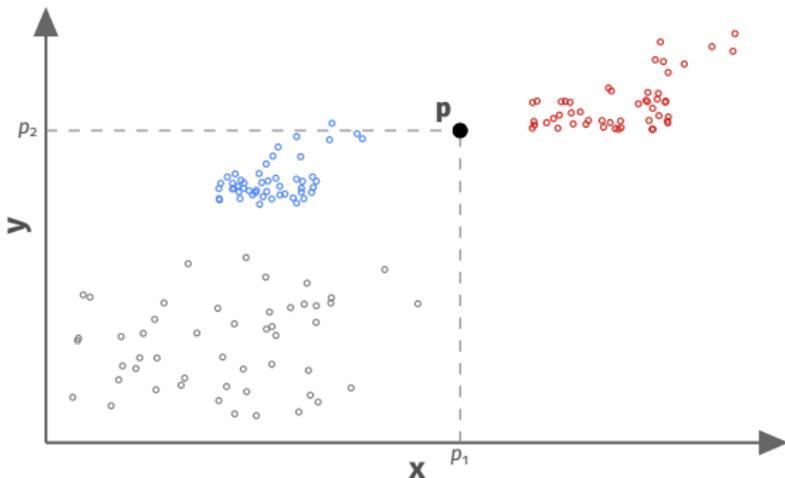
## Warum brauchen wir die Normalisierung?

## Beispiel: **Klassifikation von Bällen**

Wir wollen Bälle ihrer Sportart zuordnen (**Klassifikationsaufgabe**)

Umfang (cm)	Gewicht (g)	Sportart
70.29	444.30	Fussball
77.73	647.53	Basketball
53.34	427.07	Handball
57.09	406.12	Handball
68.28	440.96	Fussball
80.38	648.94	Basketball

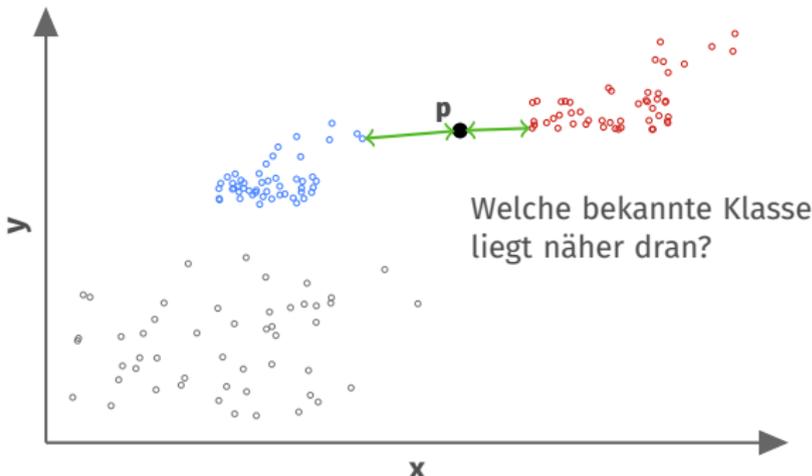
Betrachte 2-dimensionalen Raum:  $\mathbb{R}^2$



2-dimensionaler Raum: Jeder Punkt  $\mathbf{p}$  besteht aus 2 Koordinaten:

$$\mathbf{p} = (p_1, p_2)$$

Betrachte 2-dimensionalen Raum:  $\mathbb{R}^2$



**Idee:** Wir nutzen den Abstand als **Ähnlichkeit** und sagen die Klasse vorher, die am nächsten ist!

## Distanzen funktionieren nur auf metrischen, skalierten Variablen

Datensätze bisher:

- Iris-Daten, Attribute waren Maße in Zentimetern
- Ball-Daten, Attribute in Gramm und Zentimetern

**Frage:** Was bedeutet  $dist(p, q) = 10$  bei den Ball-Daten?

$$\sqrt{\underbrace{(p_1 - q_1)^2}_{\text{Umfang}} + \underbrace{(p_2 - q_2)^2}_{\text{Gewicht}}} = 10$$

0 cm

10 g

Gleicher Umfang, 10g schwerer

10 cm

0 g

10cm größer, gleiches Gewicht

## Distanzen funktionieren nur auf metrischen, skalierten Variablen

Datensätze bisher:

- Iris-Daten, Attribute waren Maße in Zentimetern
- Ball-Daten, Attribute in Gramm und Zentimetern

**Frage:** Was bedeutet  $dist(p, q) = 10$  bei den Ball-Daten?

$$\sqrt{\underbrace{(p_1 - q_1)^2}_{\text{Umfang}} + \underbrace{(p_2 - q_2)^2}_{\text{Gewicht}}} = 10$$

0 cm

10 g

Gleicher Umfang, 10g schwerer

10 cm

0 g

10cm größer, gleiches Gewicht

Wertebereich *Umfang*: 48,57 cm bis 83,97 cm

Wertebereich *Gewicht*: **315,64** g bis **686,33** g

**Frage:** Was bedeutet  $dist(p, q) = 10$  bei den Ball-Daten?

$$\sqrt{\underbrace{(p_1 - q_1)^2}_{\text{Umfang}} + \underbrace{(p_2 - q_2)^2}_{\text{Gewicht}}} = 10$$

0 cm

10 g

Gleicher Umfang, 10g schwerer

10 cm

0 g

10cm größer, gleiches Gewicht

**Frage:** Was bedeutet  $dist(p, q) = 10$  bei den Ball-Daten?

$$\sqrt{\underbrace{(p_1 - q_1)^2}_{\text{Umfang}} + \underbrace{(p_2 - q_2)^2}_{\text{Gewicht}}} = 10$$

0 cm

10 g

Gleicher Umfang, 10g schwerer

10 cm

0 g

10cm größer, gleiches Gewicht

Wertebereich *Umfang*: 48,57 cm bis 83,97 cm

Wertebereich *Gewicht*: **315,64** g bis **686,33** g

**Frage:** Was bedeutet  $dist(p, q) = 10$  bei den Ball-Daten?

$$\sqrt{\underbrace{(p_1 - q_1)^2}_{\text{Umfang}} + \underbrace{(p_2 - q_2)^2}_{\text{Gewicht}}} = 10$$

0 cm

10 g

Gleicher Umfang, 10g schwerer

10 cm

0 g

10cm größer, gleiches Gewicht

Wertebereich *Umfang*: 48,57 cm bis 83,97 cm

**35.40**

Wertebereich *Gewicht*: **315,64** g bis **686,33** g

**370.69**

**Die Metrik behandelt beide Variablen gleich.  
Das macht eventuell nicht immer so viel Sinn!**

## Bezug z.B. zur **Wirtschaftsstatistik**

Charakterisierung von Attributen/Merkmalen/Variablen durch

- Minimum, Maximum
- Mittelwert, Standardabweichung

**In welcher Relation steht  $\text{dist}(p,q) = 10$  zu Umfang/Gewicht?**

## Idee: Normalisierung der Attribute/Variablen

- Anpassung der Werte auf gleichen Wertebereich
- z.B. Skalierung jeder Spalte auf [0,1]

## Min-Max-Normalisierung einer Variablen X

$$X' = \frac{X - \min(X)}{\max(X) - \min(X)}$$

```
zaehler = df['Umfang'] - min(df['Umfang'])  
nenner = max(df['Umfang']) - min(df['Umfang'])  
  
df['Umfang'] = zaehler / nenner
```

## Frage: Was ist mit der Verteilung der Attribute?

- Wertebereiche mit Min/Max auf  $[0,1]$  normalisiert
- Variablen haben aber ggf. unterschiedliche Mittelwerte/Std-Abweichung?

## Z-Normalisierung einer Variablen X

$$X'' = \frac{X - \mu(X)}{\sigma(X)}$$

ergibt eine Variable  $X''$  mit Mittelwert 0 und Standardabweichung etwa bei 1.