

## Allgemeine Schritte

1.: Frage -> Entscheidungsfrage (Ja/Nein)

H0: Nullhypothese oder Ansatz.

**H0: Was wir als Daten bekommen werden,  
gehört zu einer BEKANNTEN Verteilung.**

2.: Festlegung des Signifikanzniveaus ( $P_{\text{sign}}$ ,  $P_{\text{kritisch}}$ , Signifikanz)  
(Fürchten wir mehr falsche Annahme, oder ablehnen?)

3.: Experiment -> Daten    Representativ, unverzerrt!

4.: Rechnen wir ein wenig 😊

Daten -> „ $\xi$ “ : Parameter des Tests (ein Zahl)

„ $\xi$ “ -> P, die Wahrscheinlichkeit.

$P \sim P(\text{Daten} \mid H_0)$

5.: Entscheidung

wenn  $P < P_{\text{krit}}$  , H0 ablehnen (Fehler Typ I möglich)

wenn  $P \geq P_{\text{krit}}$  , H0 behalten (Fehler Typ II möglich)

Funktionsargumente

T.TEST

**Matrix1**  = array

**Matrix2**  = array

**Seiten**  = Zahl

**Typ**  = Zahl

=

Gibt die Teststatistik eines Studentischen t-Tests zurück.

**Matrix1** ist die erste Datengruppe.

Formelergebnis =

[Hilfe für diese Funktion](#)

OK Abbrechen

**=T.TEST( )**

**Matrix1** ist die erste Datengruppe.

**Matrix2** ist die zweite Datengruppe.

**Seiten** bestimmt die Anzahl der Endflächen.

**Typ** bestimmt die Form des durchzuführenden t-Tests.

## Parameter

### Ist Typ gleich Wird folgender Test ausgeführt

- |   |   |                                |
|---|---|--------------------------------|
| 1 | Gepaart   | ← <b>Einstichproben t-Test</b> |
| 2 | Zwei Stichproben, gleiche Varianz (homoskedastisch)     |                                |
| 3 | Zwei Stichproben, ungleiche Varianz (heteroskedastisch) |                                |

# Test auf Varianzgleichheit: *F*-test

Nullhypothese: Die Varianzen sind gleich

Parameter:  $F = \frac{s_1^2}{s_2^2} ; s_1 > s_2$

Bei der Gültigkeit der Nullhypothese  $F$  folgt eine  $F$ -Verteilung mit  $n_1-1$  und  $n_2-1$  Freiheitsgrade

Bemerkung: Tabelle zum einseitigen Test  
*wir brauchen einen zweiseitigen Test*

$$F = \frac{s_1^2}{s_2^2}$$

der kritische Wert  
(aus der Tabelle)



$$F < F_{n_1-1, n_2-1; 5\%}$$

wir *verwerfen* die *Nullhypothese* nicht  
**d.h. die Varianzen sind gleich**

$$F > F_{n_1-1, n_2-1; 5\%}$$

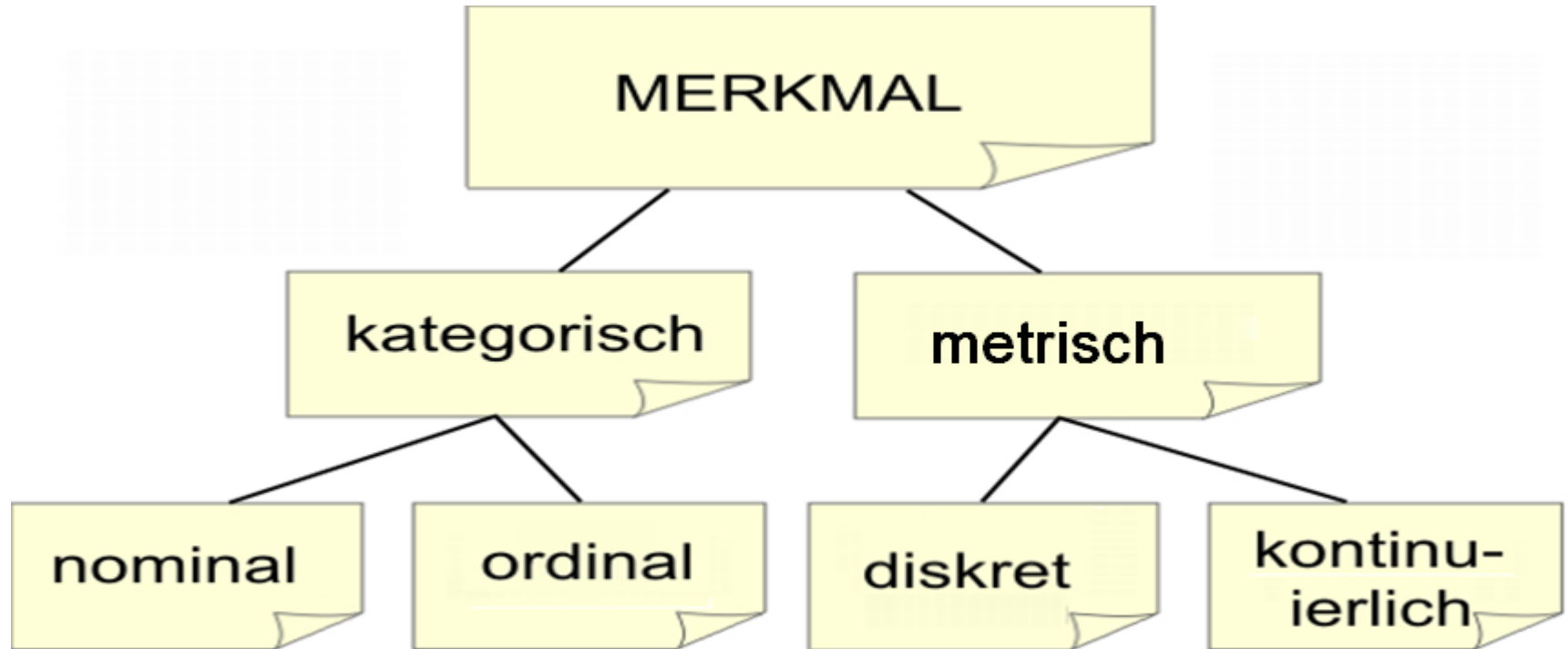
wir *verwerfen* die *Nullhypothese*  
**d.h. die Varianzen sind nicht gleich**

**Viel einfacher:**

**pF = F.TEST(daten1;daten2;2)**

**Wenn  $pF < 5\%$  dann ungleicher Var (also Typ=3 bei der T.TEST)  
sonnst: gleicher Var. (Typ=2)**

## Klassifizierung der Merkmale



# Übersicht der Testmethode

<i>Verteilung</i> <i>Stichproben</i>	<i>normalverteilte</i> <i>Daten</i>	<i>die Verteilung</i> <i>der Daten ist</i> <i>unbekannt</i>
<i>eine Stichprobe</i>	Einstichproben t-Test	Wilcoxon Test
<i>zwei</i> <i>Stichproben</i>	Zweistichproben t-Test	Mann-Whittney U-Test
<i>mehrere</i> <i>Stichproben</i>	ANOVA (Varianzanalyse)	Kruskal-Wallis Test

# Nichtparametrische Methoden

- **Bedingungen der  $t$ -Tests**
- kontinuierliches Merkmal (z.B. Körperhöhe, Körpertemperatur...)
- die Daten müssen normalverteilt sein

## Nichtparametrische Methoden

- nur ordinale Daten (Ordinalskala)
- keine Normalverteilung (auch bei unbekannter Verteilung möglich)

z. B. Schmerzmittel – wie es schmerzt?

Kann nur auf einer ordinalen Skala gemessen werden:

1, 2, 3, 4, 5

oder

—————/—————



- **Vorteile:**

- Verteilungsunabhängigkeit
- Ordinal-, Intervall-, Verhältnisskalen

- **Nachteile:**

- Datenreduktion, Informationsverlust
- größere Wahrscheinlichkeit der Fehler 2. Art:
- nur größere Unterschiede können statistisch bewiesen werden

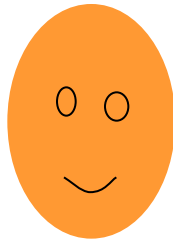
# Prinzip der Rang-Tests

- Rang: Position eines Wertes innerhalb einer nach der Größe sortierten Wertereihe

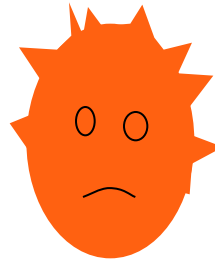
z.B. Kopfschmerzen:



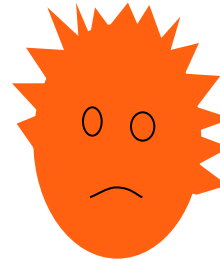
1



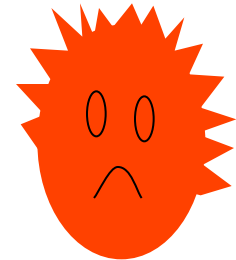
2



3



4

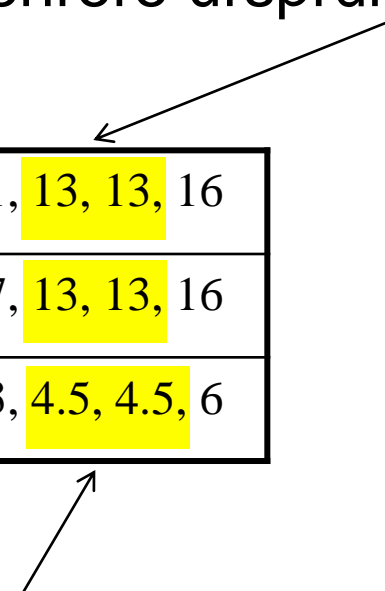


5

Mit Hilfe der Ränge führt man eine Gleichverteilung ein!

# Rang Test Methode – Verbundene Ränge

Wenn zwei oder mehrere ursprüngliche Daten gleich sind:



originale Daten	3, 7, 1, 13, 13, 16
geordnete Daten	1, 3, 7, 13, 13, 16
Ränge	1, 2, 3, 4.5, 4.5, 6

Verbundene Ränge:

die bekommen den Durchschnittsrang

# Durchschnitt der Ränge

- |  |  |
|--|--|
| • In steigende Reihe<br>geordnete Daten: | $x_1, x_2 \dots x_{(n-1)/2}, x_{(n+1)/2} \dots x_{n-1}, x_n$ |
| • Ränge:                                 | $1, 2 \dots (n-1)/2, (n+1)/2 \dots n-1, n$                   |

- (n ist ungerade)
- Durchschnitt der Ränge: 
$$\bar{R} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n i = \frac{1}{n} \frac{n(n+1)}{2} = \frac{n+1}{2}$$

- Durchschnittlicher Rang = Rang des Medians

- Wenn n ist gerade:
- Median =  $(x_{n/2} + x_{n/2+1})/2$
- Durchschnittlicher Rang =  $(n+1)/2$

Rangteste testen  
den Median!

# Eine Stichprobe: Wilcoxon-Vorzeichen Rangtest

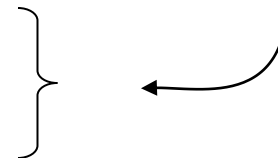
- eine Stichprobe (gepaarte Daten)
- ordinale Daten
- Ist der Median der Datenreihe gleich Null?
- (oder ein bestimmter Wert)?
- $H_0$ : Der Median der Daten ist Null  
(oder ein bestimmter Wert).
- Die Ränge bekommen Vorzeichen.
- Der Durchschnitt der Ränge wird geprüft.
- Wenn die Nullhypothese gültig ist, es sind gleich viele und gleich große positive und negative Ränge, Durchschnitt der Ränge ist Null!

### Wilcoxon-Vorzeichen Rangtest: Einführung mit einem Beispiel

- Überlebenszeit der Ratten:
- 168, 150, 280, 221, 230, 165, 179, 250, 195, 276
- Ist der **Median** der Überlebenszeiten unterschiedlich von 170 Tage?
- $H_0$ : Der **Median** der Überlebenszeiten beträgt 170 Tage. ( **$H_0$ : Median = REF.**)
- **Überlebenszeitenunterschiede der Ratten im Vergleich zur 170 Tage:**
- -2, -20, +110, +51, +60, -5, +9, +80, +25, +106
- **Geordnet nach Betrag der Änderung:**
- -2, -5, +9, -20, +25, +51, +60, +80, +106, +110,
- **Ränge (nach betrag der Änderung):**
- 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10
- **Ränge mit Vorzeichen:**
- -1, -2, +3, -4, +5, +6, +7, +8, +9, +10

Durchschnitt: 4.10

Standardabw.: 4.91



### Wilcoxon Vorzeichen Rangtest: Beispiel der Überlebenszeiten der Ratten

- Der Durchschnitt folgt einer Normalverteilung, wenn genug viele Daten sind (Zentraler Grenzwertsatz)
- Anwendung der t-Verteilung (Annäherung!):

$$t_{n-1} = \frac{\bar{R}}{\frac{s}{\sqrt{n}}}$$

$\bar{R}$  ← Durchschnitt der Ränge  
 $s$  ← Standardabweichung der Ränge  
 $\sqrt{n}$  ← Anzahl der Daten

Freiheitsgrad

Entscheidung: wie beim Einstichproben  $t$ -Test

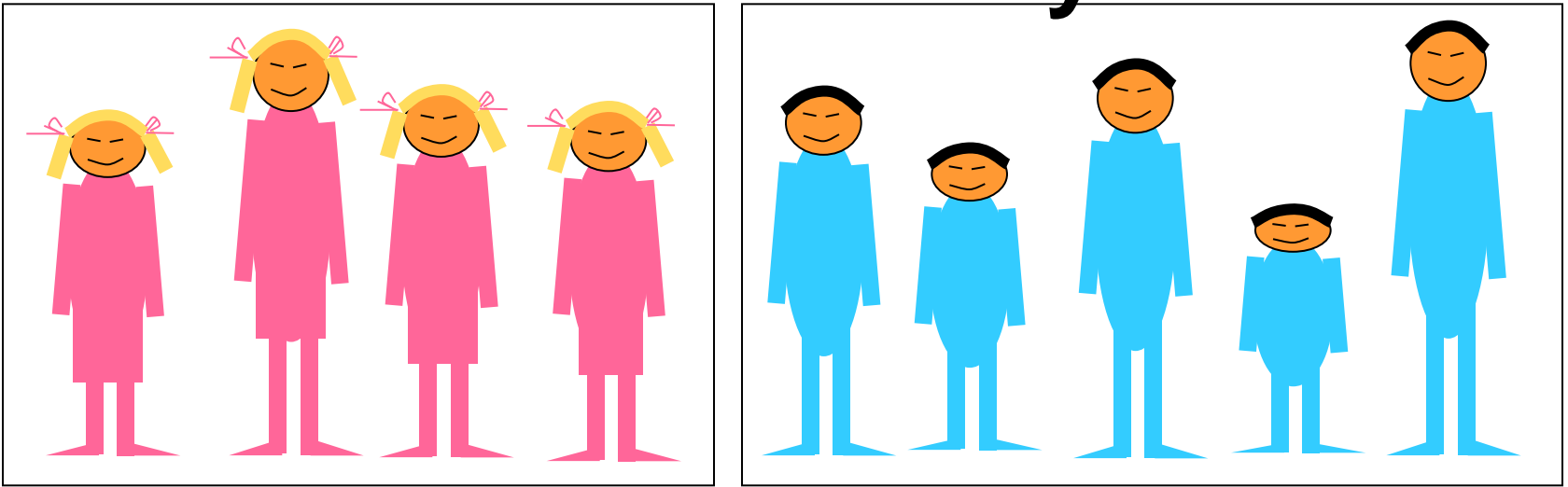
#### Ränge mit Vorzeichen:

**-1, -2, +3, -4, +5, +6, +7, +8, +9, +10** → Durchschnitt: 4.10  
Standardabw.: 4.91

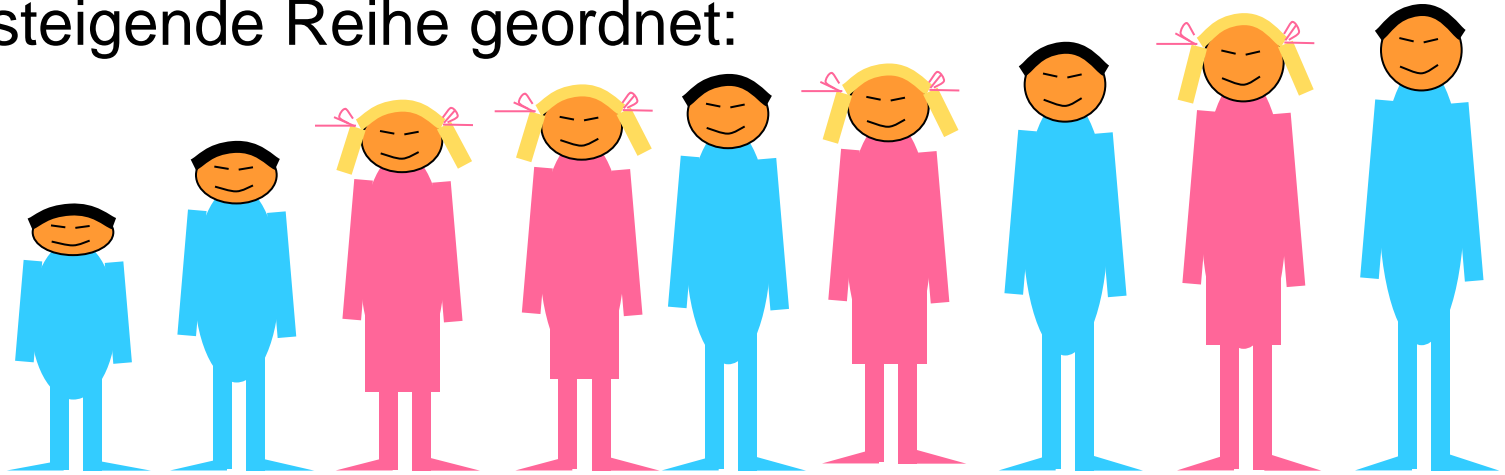
$$t_9 = \frac{4,10}{4,91 / \sqrt{10}} = 2,64 \quad \Rightarrow \quad t_9 > t_{9;5\%} \quad \Rightarrow \quad H_0 \text{ is abgelehnt}$$

$$t_{9;5\%} = 2,26 \quad (\text{aus der Tabelle}) \quad p < 5\% \quad (\text{mit Excel})$$

# Vergleich von zwei Stichproben: Mann-Whitney Test



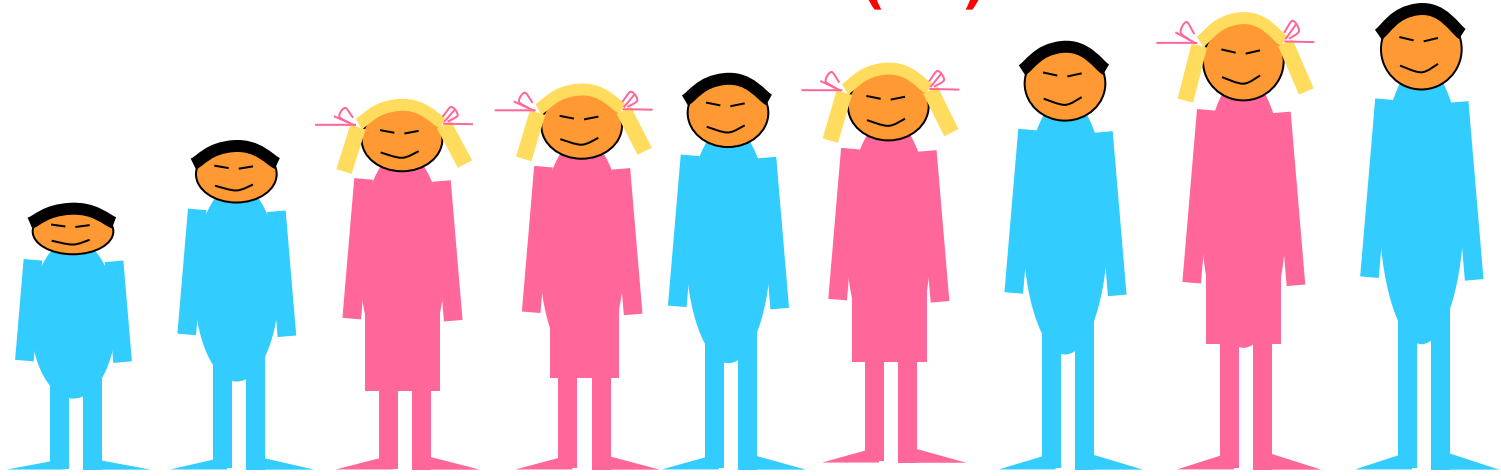
In steigende Reihe geordnet:



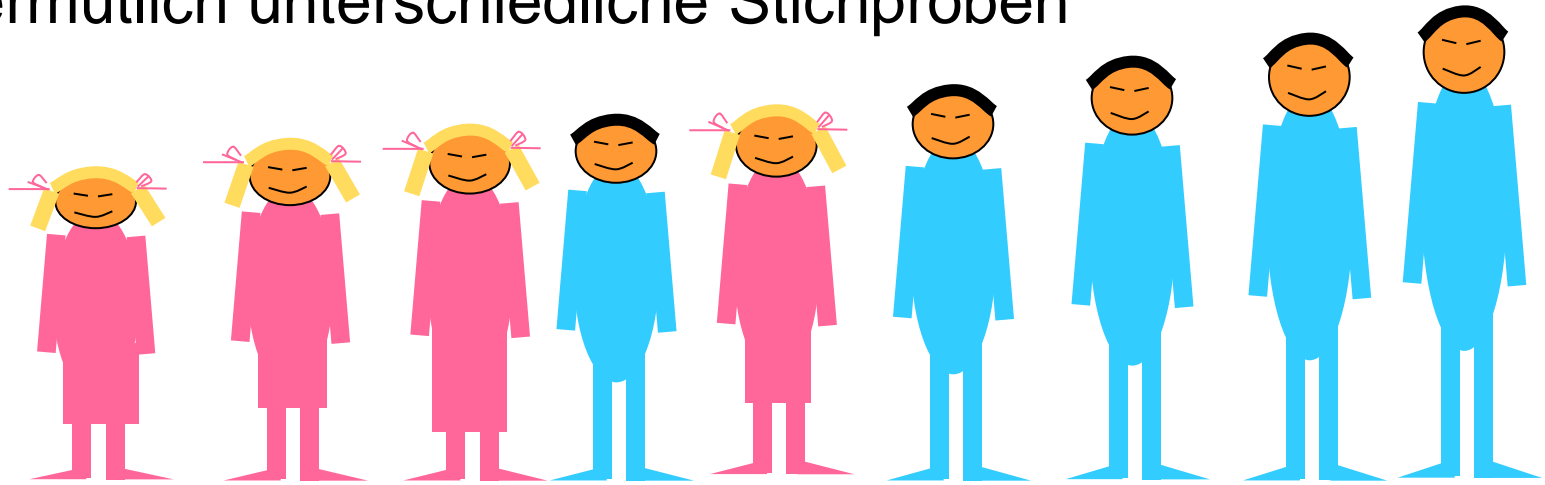
Ränge: 1      2      3      4      5      6      7      8      9



**vermutlich keinen Unterschied (H0)**



**vermutlich unterschiedliche Stichproben**



1

2

3

4

5

6

7

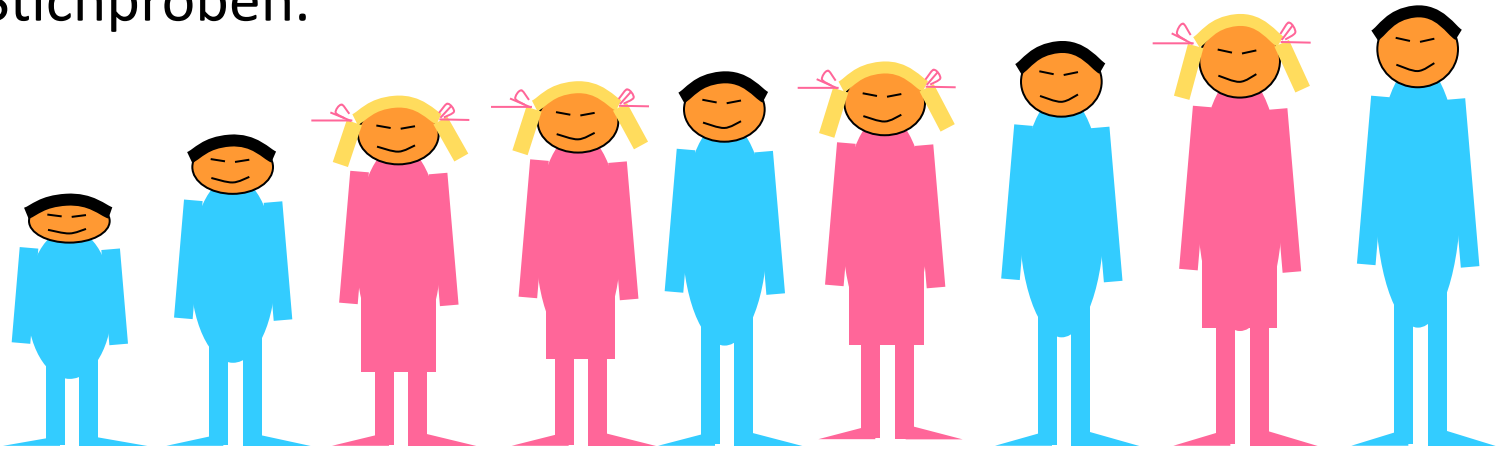
8

9

**Wie unterschiedlich sollten die sein?? H1 ist nicht testbar...**

### Mann – Whitney $U$ Test (Annäherung)

- (Auch als Wilcoxon Rank Summe Test genannt)
  - Vergleich von zwei Stichproben ( $n_1, n_2$ )
  - $H_0$ : Die zwei Stichproben stammen aus der selben Grundgesamtheit
1. Zuordnung der Ränge der in den zwei zusammengeordneten Stichproben.



Ränge: 1 2 3 4 5 6 7 8 9  
2. Bestimmung die Summen der Ränge in eine Gruppe:  $T_1$ .

- $T_1 = 1+2+5+7+9=24$

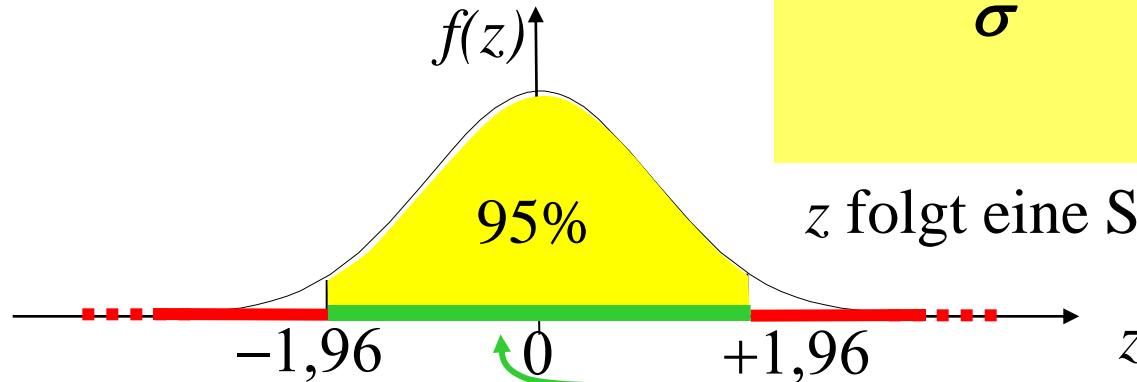
### Mann – Whitney *U* Test: Annäherung

- Bei Gültigkeit der Nullhypothese folgen die Daten der Gruppe 1 eine Gleichverteilung, mit möglichen werten von  $1 \dots n_1 + n_2$ )
- Erwartungswert und die theoretische Streuung von  $T_1$  können berechnet werden:

$$\mu = \frac{n_1(n_1 + n_2 + 1)}{2}$$

$$\sigma = \sqrt{n_1 n_2 (n_1 + n_2 + 1) / 12}$$

$$z = \frac{T_1 - \mu}{\sigma} = \frac{T_1 - \frac{n_1(n_1 + n_2 + 1)}{2}}{\sqrt{\frac{n_1 n_2 (n_1 + n_2 + 1)}{12}}}$$



$z$  folgt eine Standard-Normalverteilung  
(wenn  $H_0$  gültig ist)

z.B.  $T_1=24, n_1=5, n_2=4 \Rightarrow z = -0,245 \Rightarrow H_0$  wird angenommen

# Mit der erweiterten Excel Funktionen

## WILCOXON\_TEST(Matrix1;Matrix2;Seiten;Typ)

Wilcoxon-Vorzeichen-Rang-Test. Auf Grund exakter Rangsummen-, oder t-Verteilung gibt Wahrscheinlichkeiten zurück.

WILCOXON\_TEST

<b>Matrix1</b>	<input type="text"/>		=
<b>Matrix2</b>	<input type="text"/>		=
<b>Seiten</b>	<input type="text"/>		=
<b>Typ</b>	<input type="text"/>		=

=

Wilcoxon-Vorzeichen-Rang-Test. Auf Grund exakter Rangsummen-, oder t-Verteilung gibt Wahrscheinlichkeiten zurück.

**Typ** Exakt oder t-Verteilung; exakt:TRUE, t-Verteilung:FALSE.

## MANN\_WHITNEY\_TEST(Matrix1;Matrix2;Seiten)

Ein/Zweiseitige Wahrscheinlichkeit wird auf Grund einer Annäherung mit z-Verteilung berechnet.

MANN\_WHITNEY\_TEST

**Matrix1**



=

**Matrix2**



=

**Seiten**



=

=

Ein/Zweiseitige Wahrscheinlichkeit wird auf Grund einer Annäherung mit z-Verteilung berechnet.

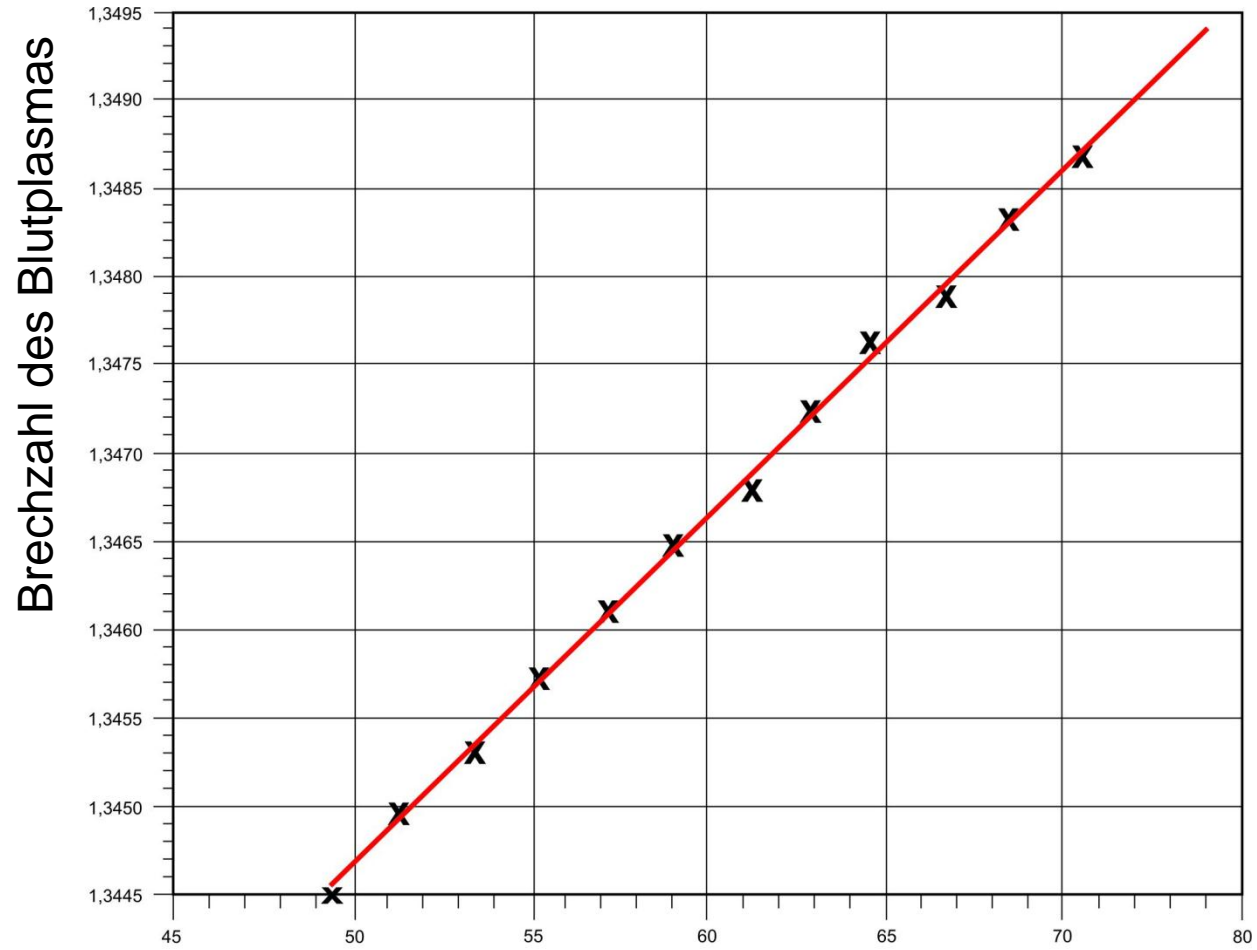
**Seiten** Einseitige-, zweiseitige Hypothese. Für zweiseitige: 2, für einseitige: 1.

Die Funktion liefert direkt den P-Wert.



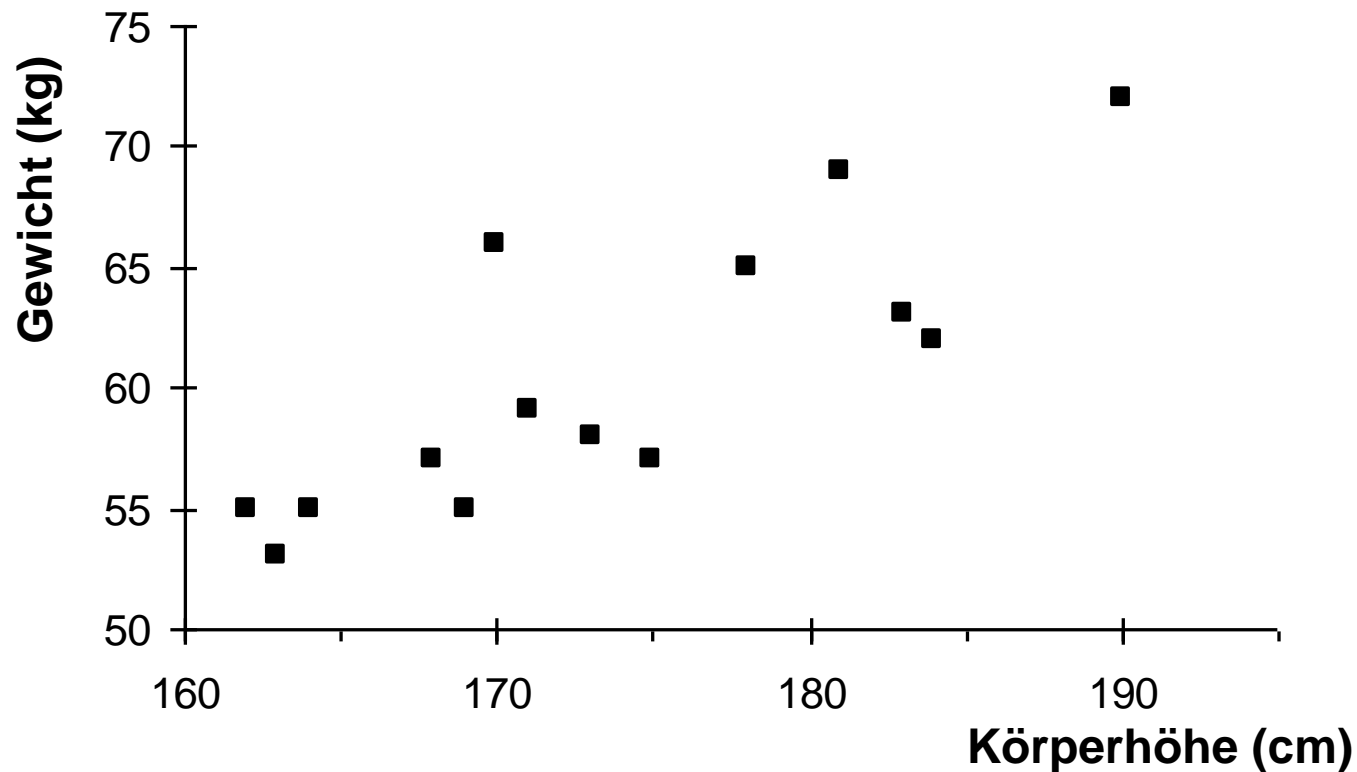
# **Korrelation**

**Gibt es ein Zusammenhang?**





# Daten aus einer Studentengruppe E2 (Sept. 1994) (zusammengehörige Wertepaare)

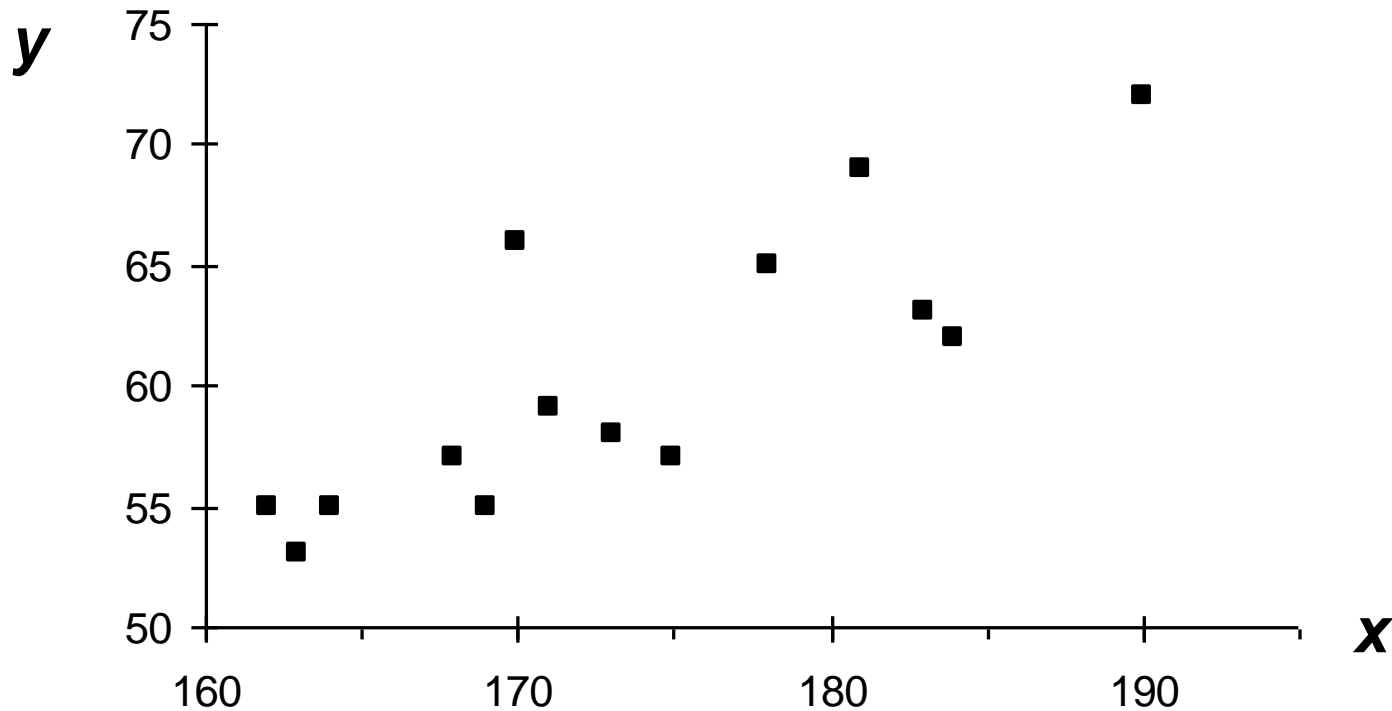


cm	kg
162	55
163	53
164	55
168	57
169	55
170	66
171	59
173	58
175	57
178	65
181	69
183	63
184	62
190	72

was für eine Tendenz kann man bemerken?

# Die Korrelationsrechnung beschäftigt sich mit dem symmetrischen Zusammenhang zweier Zufallsgrößen

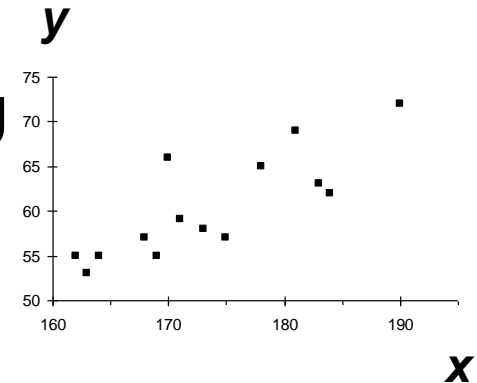
positive Korrelation: je mehr, desto mehr  
negative Korrelation: je mehr, desto weniger



hier: positive Korrelation

# Regressionsannäherung

Sucht man einen Funktionszusammenhang  
zwischen einer (oder mehreren)  
unabhängigen Variable (x) und einer  
abhängigen Variable (y)



Voraussetzungen:

x und y numerische und stetige Merkmale,

y Zufallsgrösse (ihre Grösse wird nicht nur von  
der unabhängigen Variable, sondern durch den Zufall  
beeinflusst)

(a: Steigung, b: Achsenabschnitt)

Regressionsmodell fixiert den Typ der Funktion:

lineare F.

$$y = (ax + b) + h$$

polinomiale F.

$$y = a + b_1x + b_2x^2 + \dots + b_nx^n + h$$

exponentiale F.

$$y = ab^x + h$$

Potenzfunktion

$$y = ax^b + h$$

und wie wirkt der Zufall auf die abhängige Variable

additiver Fehler (+ h) oder multiplikativer Fehler ( $\cdot h$ )

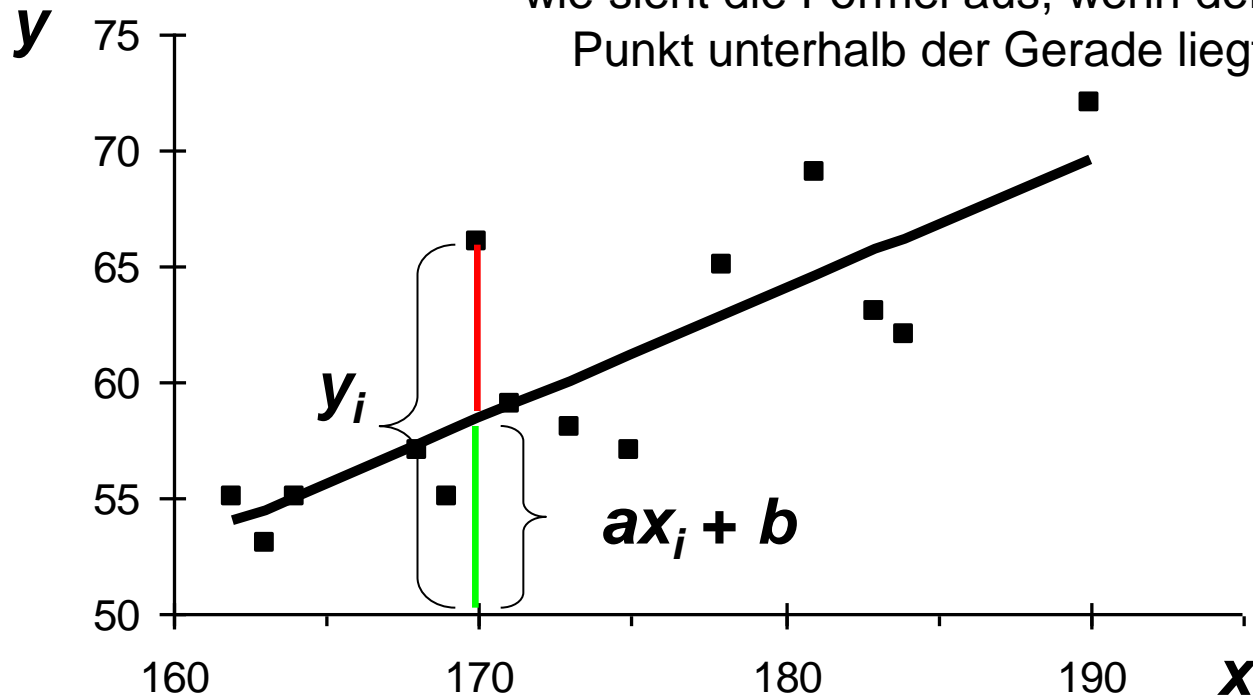
# Das einfachste Regressionsmodell: lineare Regression

lineare Funktion:  $y = (ax + b) + h$

$$h_i = y_i - (ax_i + b)$$

wenn der Punkt  $(x_i, y_i)$  oberhalb der Gerade liegt

wie sieht die Formel aus, wenn der Punkt unterhalb der Gerade liegt?



	$x_i$	$y_i$
1	162	55
2	163	53
3	164	55
4	168	57
5	169	55
6	170	66
7	171	59
8	173	58
9	175	57
10	178	65
11	181	69
12	183	63
13	184	62
14	190	72

Beste Gerade: Summe der Fehlerquadrate ist minimal (Methode der kleinsten Quadraten)

**„Die beste“ Steigung:**

$$(y = ax + b)$$

$$a^* = \frac{Q_{xy}}{Q_{xx}} = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}$$

$$\text{oder } a^* = \frac{s_{xy}^2}{s_x^2}$$

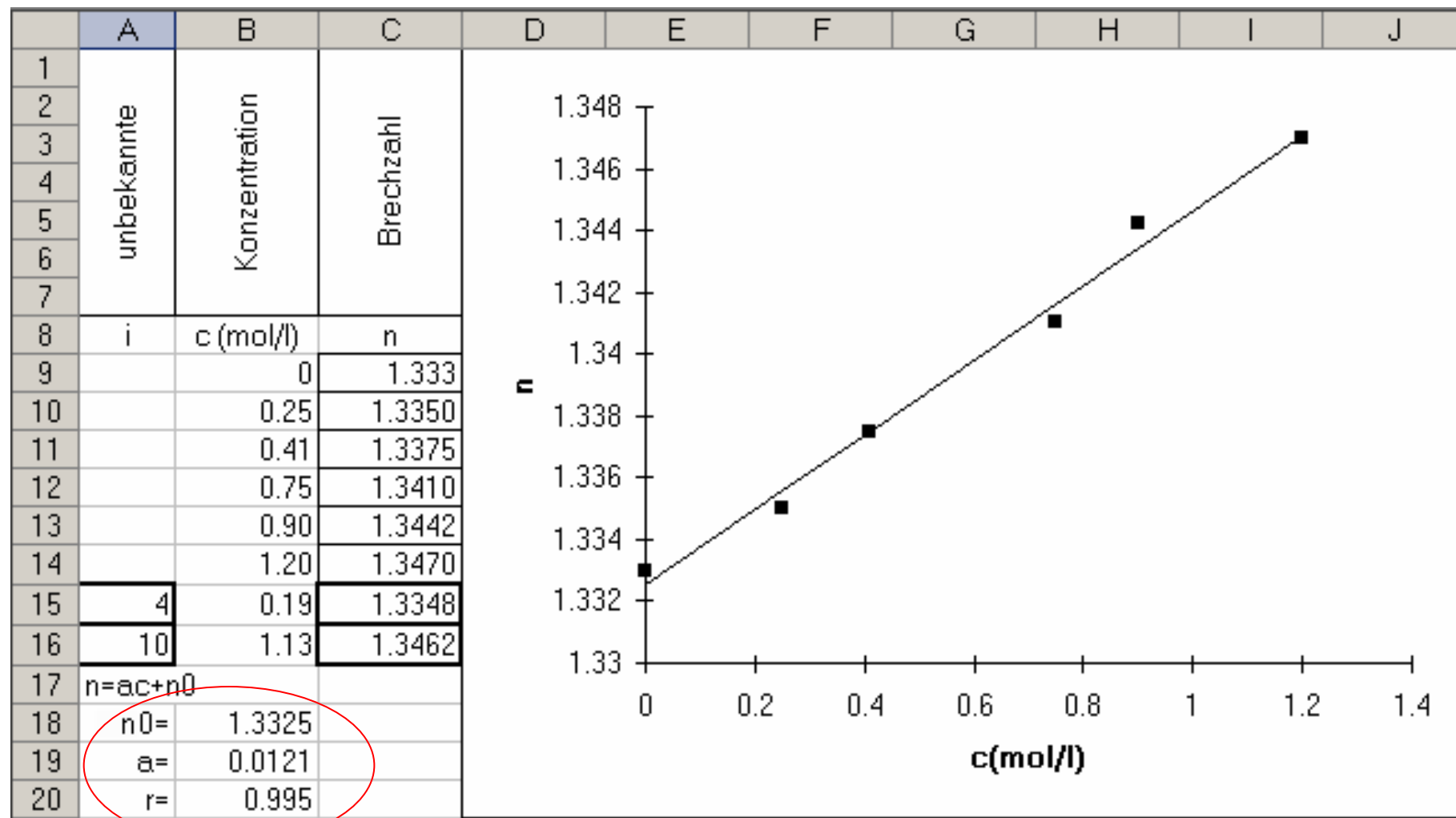
**„Der beste“ Achsenabschnitt:**

$$b^* = \bar{y} - a^* \cdot \bar{x} = \frac{\sum_{i=1}^n y_i}{n} - a^* \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{n}$$

$$\text{wo } s_{xy}^2 = \frac{Q_{xy}}{n-1} :$$

**Kovarianz**

# Beispiel: Refraktometrie



# Wie gut passen die Messpunkte an die Regressionsgerade?

Korrelationsrechnung beschreibt die lineare Beziehung zwischen zwei oder mehr statistischen Variablen

es beschreibt die Stärke der Korrelation  
es gibt starke und schwache Korrelation

Korrelationskoeffizient  
(Pearson)

$$r = \frac{Q_{xy}}{\sqrt{Q_{xx} \cdot Q_{yy}}} = \frac{s_{xy}^2}{s_x s_y}$$

der Zähler ist gleich dem Zähler der Steigung der Regressionsgerade (der Nenner ist in beiden Fällen positiv)

$$a^* = \frac{Q_{xy}}{Q_{xx}}$$



positive Steigung:  $r$  ist positive Zahl  
negative Steigung:  $r$  ist negative Zahl

$$-1 \leq r \leq 1$$

weitere Bemerkungen:

$$-1 \leq r \leq 1$$

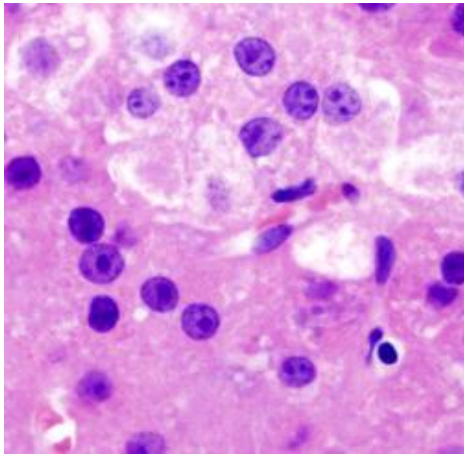
Korrelationskoeffizient  
(Pearson)

$$0 \leq r^2 \leq 1$$

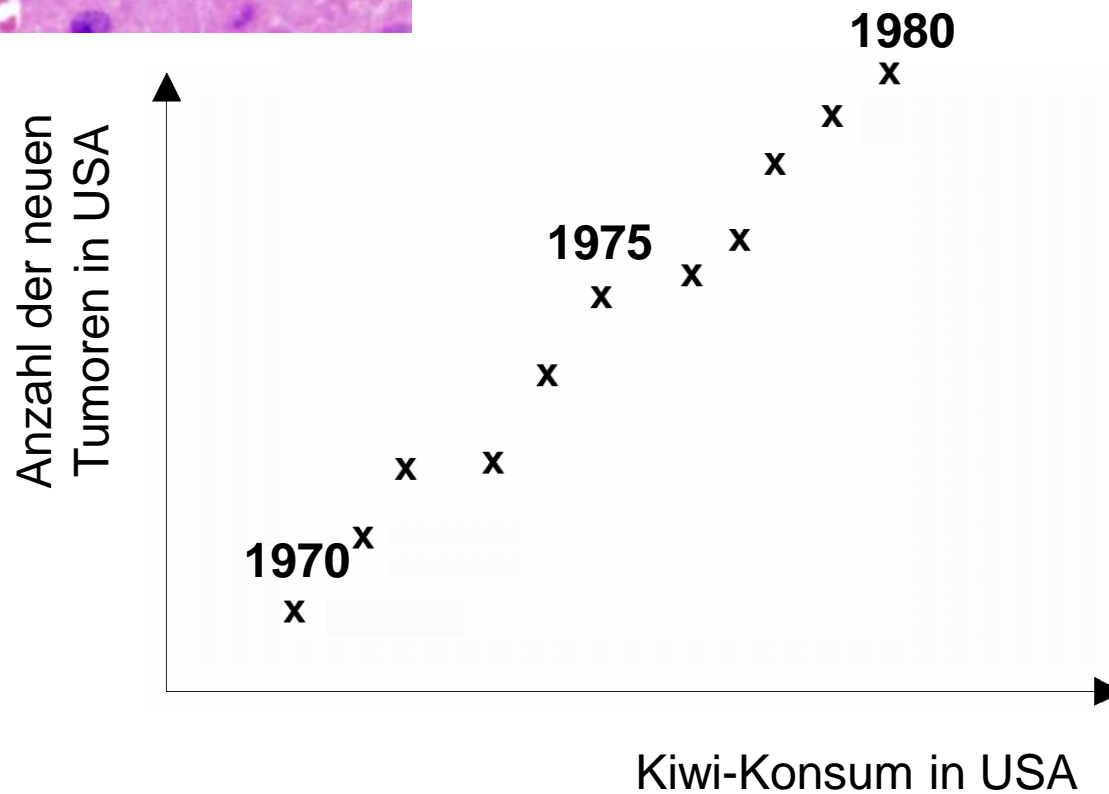
Bestimmtheitsmass  
(coefficient of determination)

Die Korrelation beschreibt nicht unbedingt eine Ursache-Wirkungs-Beziehung in die eine oder andere Richtung.

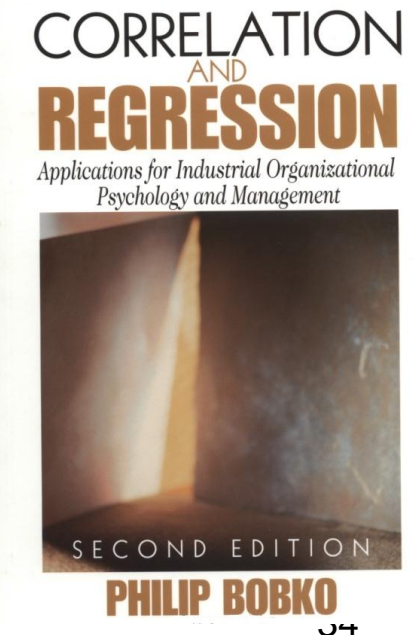
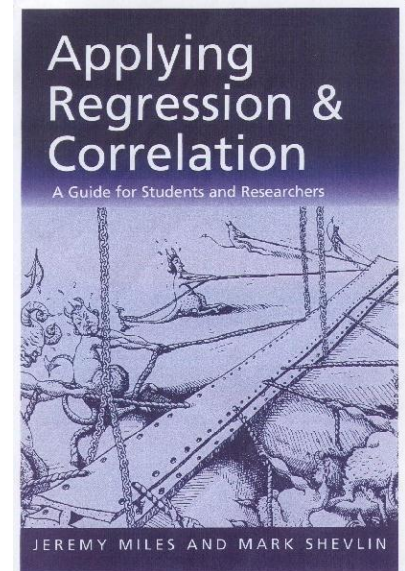
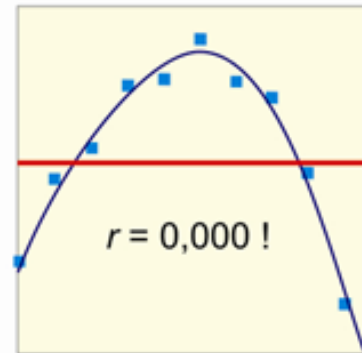
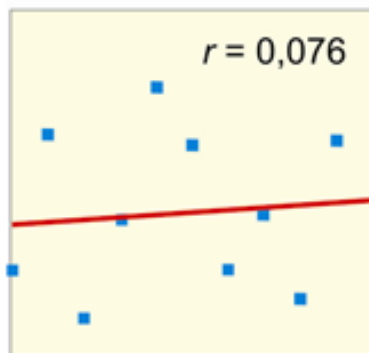
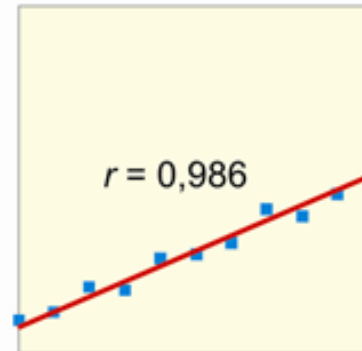
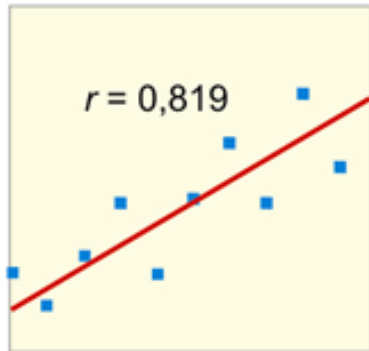
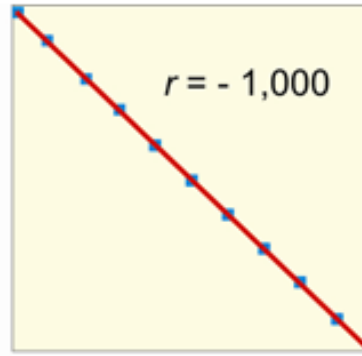
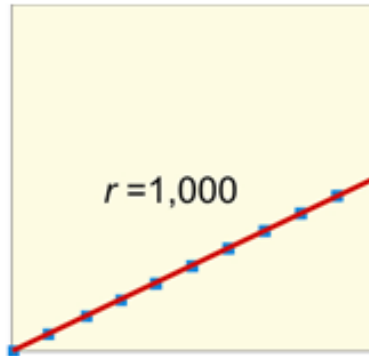




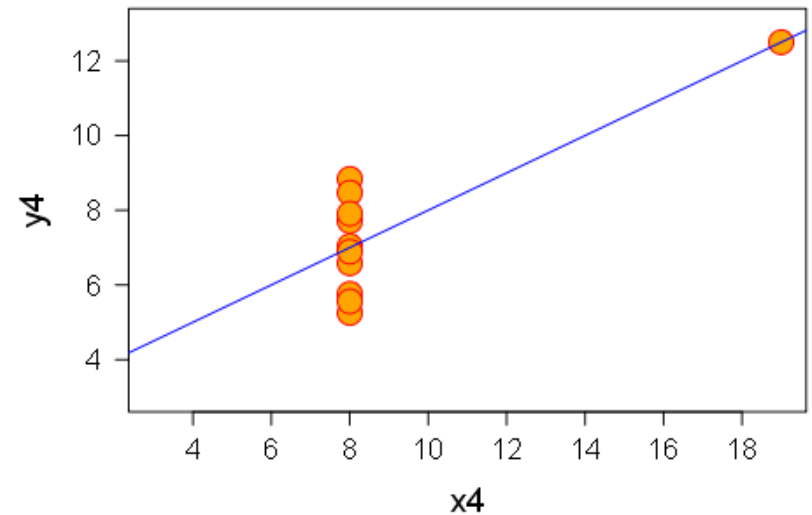
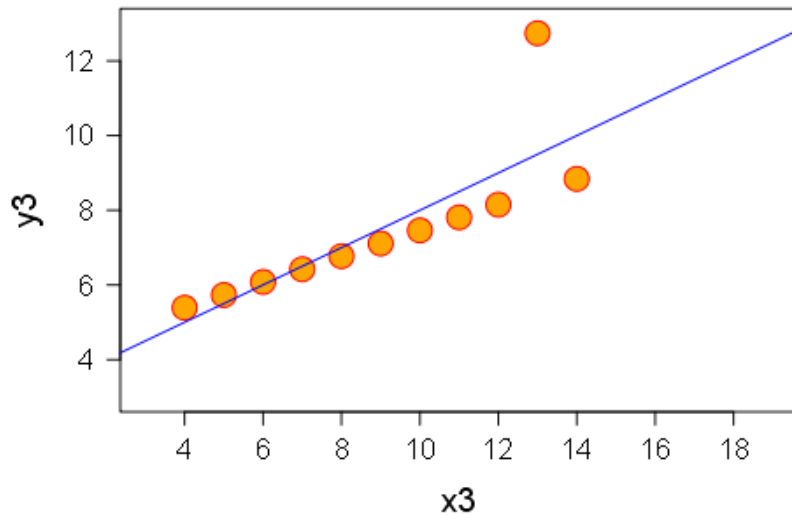
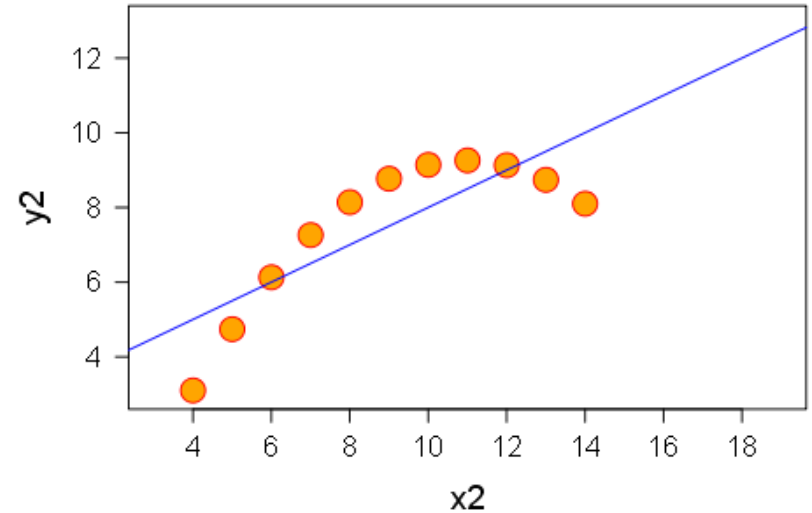
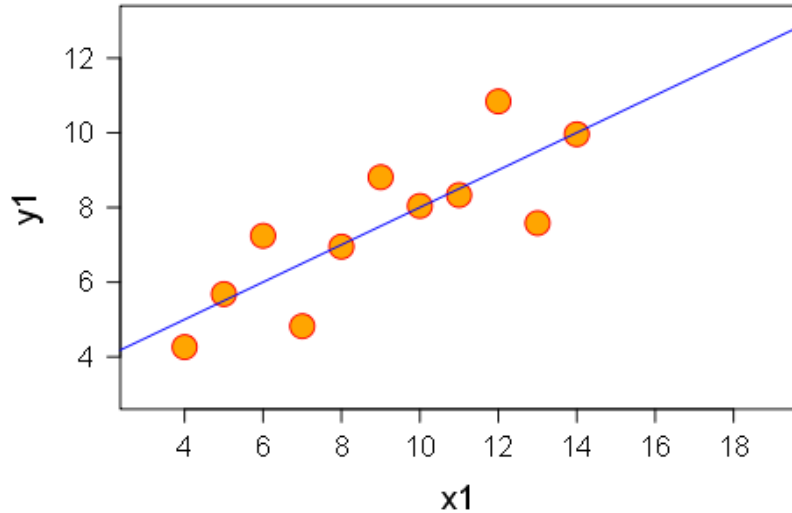
**Korreliert heisst nicht  
notwendigerweise kausal  
verknüpft(!)**



Beispiele:



# Extrembeispiel: $r=0.816$ , $y = 3 + 0.5x$ (Anscombe's quartet)

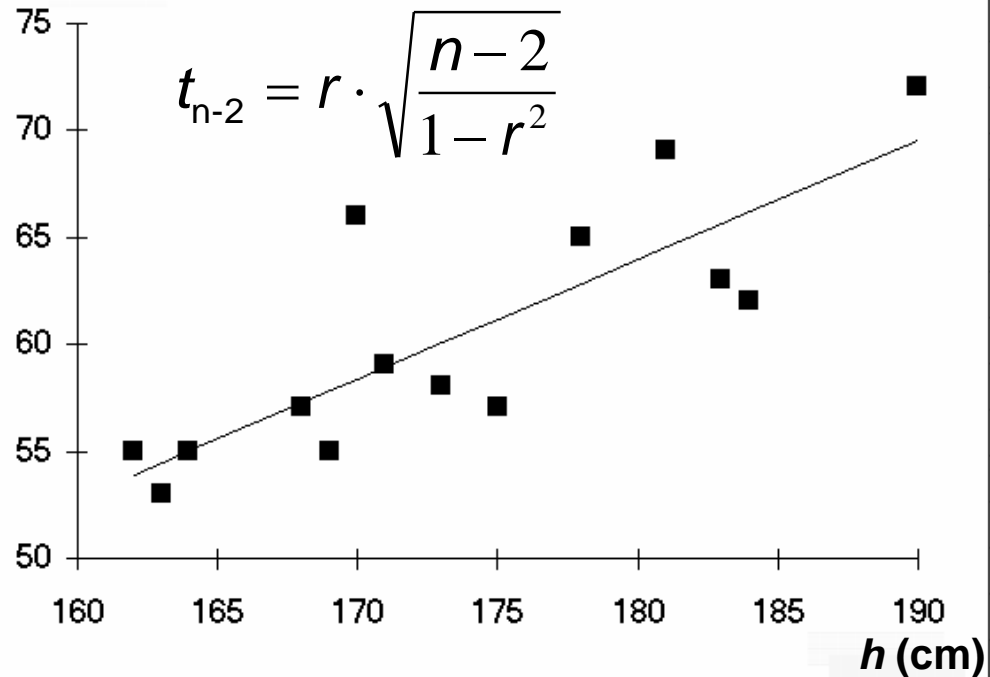


# t-Test zur Korrelationsanalyse

Gibt es eine Beziehung zw. der Körpergröße und Gewicht?

Körperhöhe (cm)	Gewicht (kg)	
162	55	53.929
163	53	54.487
164	55	55.045
168	57	57.278
169	55	57.837
170	66	58.395
171	59	58.953
173	58	60.07
175	57	61.186
178	65	62.861
181	69	64.536
183	63	65.652
184	62	66.211
190	72	69.56

m (kg)



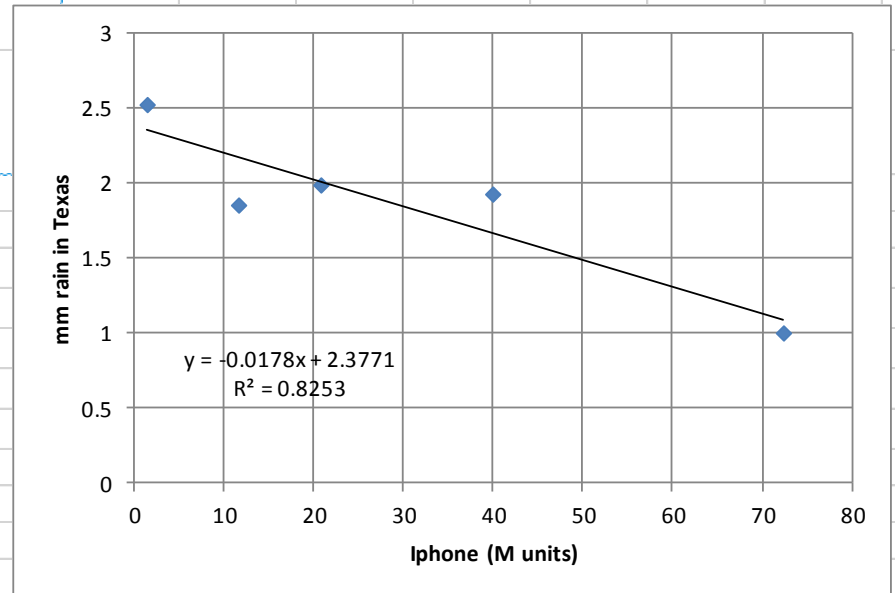
	m=	0.5583	-36.50955	=b				
		0.1131	19.66358					
	r=	0.818505	0.6699	3.492297				
	n=	14	24.358	12				
	t=	6.030	297.07	146.3537				

$$|t| = 6.030 > t_{12, \text{krit}(0,05)} = 2.179 \Rightarrow H_0 \text{ ist falsch (} p < 0.05 \text{)}$$

$$|t| = 6.030 > t_{12, \text{krit}(0,01)} = 3.055 \Rightarrow H_0 \text{ ist falsch (} p < 0.01 \text{)}$$

# Korrelation heisst noch lange nicht Ursache!!!

	2007	2008	2009	2010	2011
Apple iPhone sales Millions of units ()	1.39	11.63	20.73	39.99	72.29
Precipitation in Texas Avg Daily Precipitation (mm) (CDC)	2.52	1.85	1.99	1.93	1
		1.39	2.52		
		11.63	1.85		
		20.73	1.99		
		39.99	1.93		
		72.29	1		
	R		-0.90846		
	n		5		
	t		-3.76471		
	P		0.032784		
			p<0.05		



	<u>1999</u>	<u>2000</u>	<u>2001</u>	<u>2002</u>	<u>2003</u>	<u>2004</u>	<u>2005</u>	<u>2006</u>			
<b>Cost of bananas (unadjusted)</b>											
Dollars per pound (Bureau of Labor)	0.5	0.47	0.48	0.5	0.53	0.62	0.57	0.59			
<b>People who died by falling out of their wheelchair</b>											
Deaths (US) (CDC)	169	154	157	209	274	360	356	377			

