

Wertrationalität: Kosten × Zeit (t_1)

		B	
		1	2
A	1	m_{11}	m_{12}
	2	m_{21}	m_{22}

		B		
		ja 1	2 nein	
A	ja 1	74	53	127
	nein 2	67	127	194

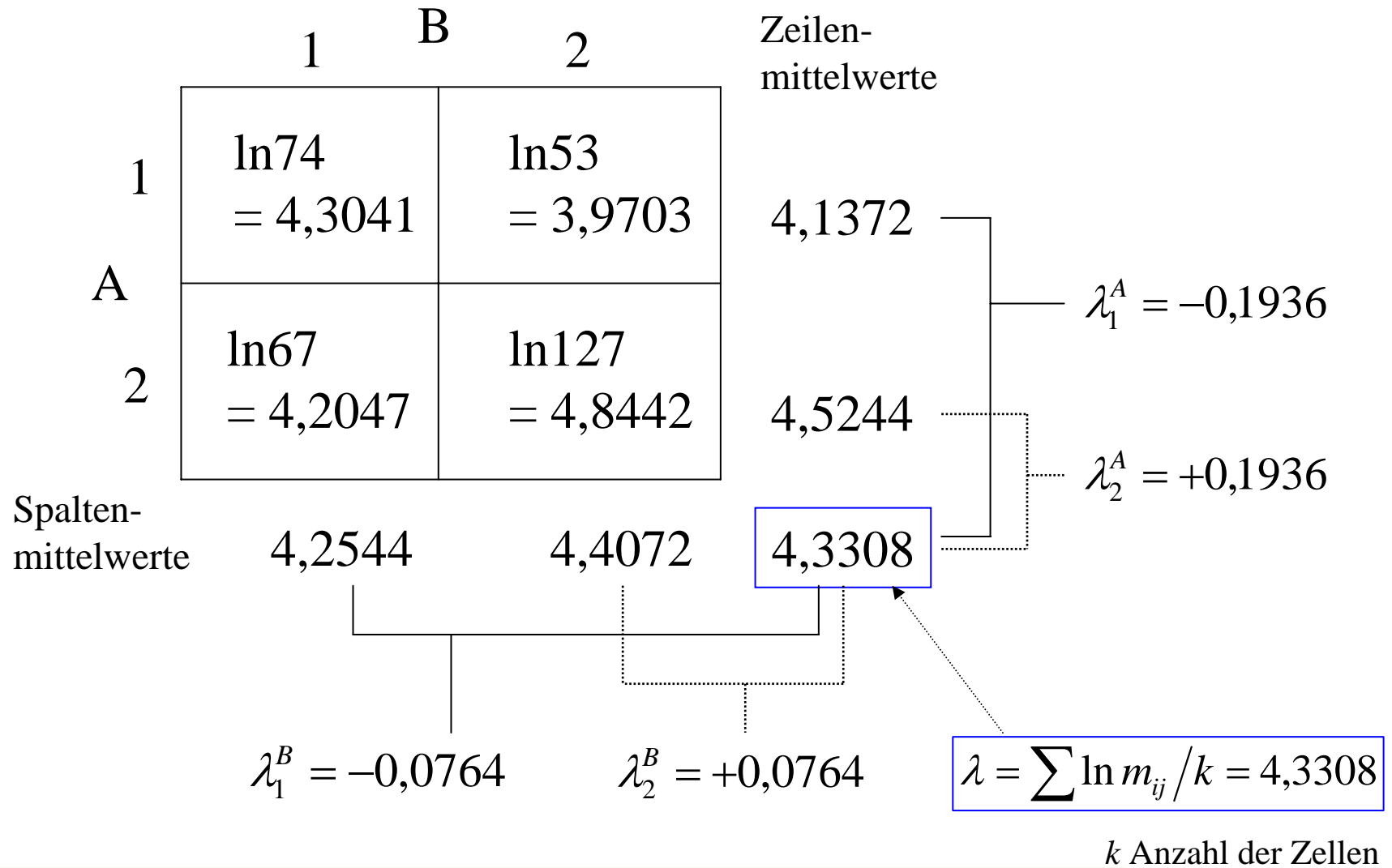
$$\ln(m_{ij}) = \lambda + \lambda_i^A + \lambda_j^B + \lambda_{ij}^{AB}$$

$$m_{ij} = e^{\lambda} \cdot e^{\lambda_i^A} \cdot e^{\lambda_j^B} \cdot e^{\lambda_{ij}^{AB}}$$

*** FREQUENCIES ***

A	B	n_{ij} observed	m_{ij} estimated
1	1	74.000	74.000
1	2	53.000	53.000
2	1	67.000	67.000
2	2	127.000	127.000

Saturiertes Modell: beobachtete = geschätzte Häufigkeiten



	d=1	d=2	d=3		d=1	d=2
q=1	1	0	0		1	0
q=2	0	1	0		0	1
q=3	0	0	1		-1	-1

Dummykodierung Effektkodierung

Loglineare Haupteffekte

+/- Abweichungen der Zeilen- bzw. Spaltenmittelwerte vom Gesamtdurchschnitt der logarithmierten Zellhäufigkeiten

Haupteffekt **gleich Null** ...

... bei gleichen Zeilenmittelwerten bzw. gleichen Spaltenmittelwerten

... bzw. bei Gleichheit der Produkte im Zähler und Nenner von ...

$$\lambda_1^A = \frac{1}{4} \ln \frac{m_{11} \cdot m_{12}}{m_{21} \cdot m_{22}}$$

$$\lambda_1^B = \frac{1}{4} \ln \frac{m_{11} \cdot m_{21}}{m_{12} \cdot m_{22}}$$

Nulleffekt resultiert

... bei **gleich**wahrscheinlichen Kategorien (*Rand*häufigkeiten) *beider* Variablen;
[bei (a) gleich oder (b) symmetrisch um die Haupt- oder Nebendiagonale verteilten Zellhäufigkeiten]

... wenn zugehörige Variable gleichwahrscheinliche Kategorien (gleiche Rand-Häufigkeiten) aufweist und die Zellhäufigkeiten symmetrisch um die Längs- bzw. Querachse der Tabelle verteilt sind.

Gleichverteilte Zellhäufigkeiten

35	15	50
25	25	50
60	40	100

25	25	50
25	25	50
50	50	100

10	40	50
40	10	50
50	50	100

20	30	50
20	30	50
40	60	100

Symmetrisch um die Haupt- oder Nebendiagonale verteilte Zellhäufigkeiten

Zugehörige Variable hat gleichwahrscheinliche Kategorien (gleiche Randhäufigkeiten) und die Zellhäufigkeiten sind symmetrisch um die Querachse der Tabelle verteilt.

		B	
		1	2
A	1	0,2305	0,1651
	2	0,2087	0,3956
		P(AB)	
		1,0	

$$\ln(m_{ij}) = \lambda + \lambda_i^A + \lambda_j^B + \lambda_{ij}^{AB}$$

$$\lambda_{ij}^{AB} = \ln m_{ij} - (\lambda + \lambda_i^A + \lambda_j^B)$$

Im Beispiel: $\lambda_{ij}^{AB} = 0,2433$

		B	
		1	2
A	1	0,1738	0,2219
	2	0,2655	0,3389
		P(AB)	
		1,0	

$$\ln(m_{ij}) = \lambda + \lambda_i^A + \lambda_j^B$$

*** FREQUENCIES ***

A	B	observed	estimated
1	1	74.000	55.785
1	2	53.000	71.215
2	1	67.000	85.215
2	2	127.000	108.785

$$\lambda = 4,3554 \quad \lambda_1^A = -0,2118 \quad \lambda_1^B = -0,1221$$

		B			
		1	2		
A	1	0,2305	0,1651		
	2	0,2087	0,3956		
		P(AB)		1,0	

		B			
		1	2		
A	1	0,3956	0,5827	0,4173	1,0
	2	0,6044	0,3454	0,6546	1,0
		1,0		P(B A)	
		P(A)			

$$P(AB) = P(A) \times P(B|A)$$

$$\lambda_1^A = -0,2118 \quad \lambda_1^B = -0,0764 \quad \lambda_{ij}^{AB} = 0,2433$$

$$\lambda_1^A = \ln m_1 - ((\ln m_1 + \ln m_2)/2) = \ln 127 - ((\ln 127 + \ln 194)/2)$$

LEM

*** INPUT ***

```
* Wertrationalitaet Kosten x
Zeit t1 dichotom
res 0
lat 0
man 2
dim 2 2
lab A B
sub AB
mod A B | A {AB}
fre [74 53 67 127]
cas 321
```


***** (CONDITIONAL) PROBABILITIES ******** P(A) ***

1	0.3956	(0.0273)
2	0.6044	(0.0273)

*** P(B | A) ***

1		1	0.5827	(0.0438)
2		1	0.4173	(0.0438)
1		2	0.3454	(0.0341)
2		2	0.6546	(0.0341)

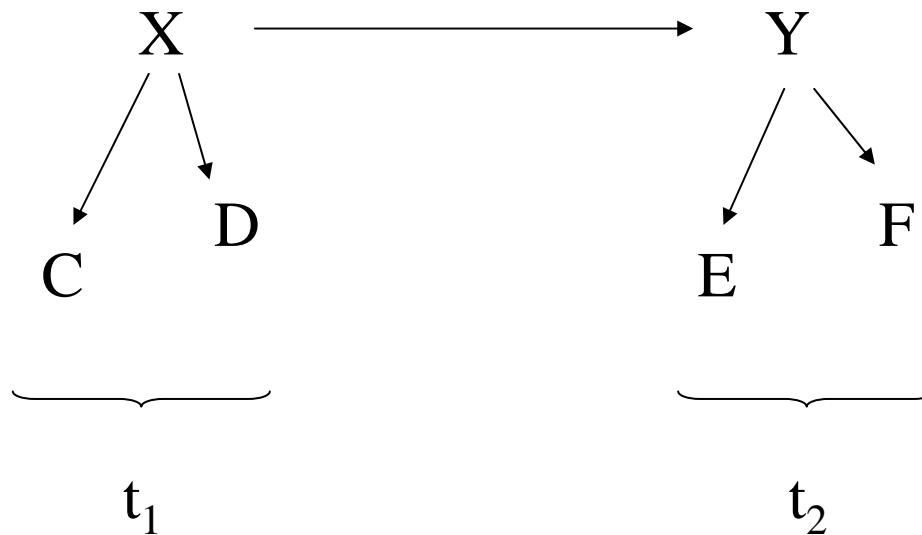
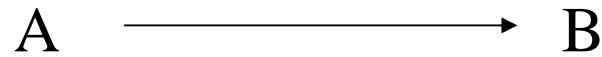
*** LOG-LINEAR PARAMETERS ***

* TABLE A [or P(A)] *

effect	beta	std err	z-value	exp(beta)	Wald	df	prob
A							
1	-0.2118	0.0571	-3.712	0.8091			
2	0.2118			1.2359	13.78	1	0.000

* TABLE AB [or P(B|A)] *

effect	beta	std err	z-value	exp(beta)	Wald	df	prob
B							
1	-0.0764	0.0587	-1.301	0.9264			
2	0.0764			1.0794	1.69	1	0.193
AB							
1 1	0.2433	0.0587	4.143	1.2755			
1 2	-0.2433			0.7840			
2 1	-0.2433			0.7840			
2 2	0.2433			1.2755	17.16	1	0.000



X, Y Latente (kategoriale) Variablen

C, D, E, F Manifeste (kategoriale) Indikatoren

*** INPUT ***

res 2

lat 2

man 4

dim 2 2 2 2 2 2 2 2

lab R S X Y C D E F

sub CDEF CD EF -

mod X Y | X {XY}

C | X D | X

E | Y F | Y

R S | R

dat wr.dat

cas 336

*** LATENT CLASS OUTPUT ***

			Nein	X	1	X	1	X	2	X	2	Ja
			Nein	Y	1	Y	2	Y	1	Y	2	Ja
					0.4909		0.1491		0.0056		0.3544	
Ja	C	1			0.0851		0.0851		0.9563		0.9563	
Nein	C	2			0.9149		0.9149		0.0437		0.0437	
Ja	D	1			0.1988		0.1988		0.8669		0.8669	
Nein	D	2			0.8012		0.8012		0.1331		0.1331	
Ja	E	1			0.1520		0.8904		0.1520		0.8904	
Nein	E	2			0.8480		0.1096		0.8480		0.1096	
Ja	F	1			0.2924		0.9248		0.2924		0.9248	
Nein	F	2			0.7076		0.0752		0.7076		0.0752	

		Y		
		1	2	
X	1	0,4909	0,1491	0,64
	2	0,0056	0,3544	0,36
		$P(XY)$		$P(X)$

		Y		
		1	2	
X	1	0,767	0,233	1,0
	2	0,016	0,984	1,0
		$P(Y X)$		

$X = 1$ [2], wenn C, D = 2 [1]

$Y = 1$ [2], wenn E, F = 2 [1]

$$P(XY) = P(X) \cdot P(Y|X)$$

$$P(Y|X) = \frac{P(XY)}{P(X)}$$

***** STATISTICS *****

X-squared = 13.2637 (0.2093)

Degrees of freedom = 10

Number of parameters = 14 (+1)

*** PSEUDO R-SQUARED MEASURES ***

* $P(Y|X)$ *

	baseline	fitted	R-squared
entropy	0.6931	0.3763	0.4570

* $P(C|X)$ *

	baseline	fitted	R-squared
entropy	0.6723	0.2508	0.6269

* $P(D|X)$ *

	baseline	fitted	R-squared
entropy	0.6857	0.4604	0.3285

Entropie $H = - \sum_{i=1}^I \frac{n_i}{n} \ln \frac{n_i}{n}$

Aus dem pdf-File:
„Datenmatrix, Mittlere Werte
und Streuungsmaße“ (Statistik I)

Zahlen-
beispiele ..

	p_i	p_i	p_i	p_i
1	0,5	0,4	0,3	0,2
2	0,5	0,6	0,7	0,8
	0,69	0,67	0,61	0,50

.. unter Ver-
wendung des
natürlichen
Logarithmus \ln

z.B.: $-1 \times [(0,5 \times \log_e(0,5)) + (0,5 \times \log_e(0,5))] = 0,69$

z.B.: $-1 \times [(0,4 \times \log_e(0,4)) + (0,6 \times \log_e(0,6))] = 0,67$

	Gruppe 1	Gruppe 2	p_i
1	0,75	0,17	0,4
2	0,25	0,83	0,6
Entropie	0,56	0,46	0,67
Entropie (gewichtet)	$0,56 \cdot 0,40$ $= 0,22$	$0,46 \cdot 0,60$ $= 0,28$	
n	40	60	100

$$Pseudo-R^2 = \frac{S_y^2 - S_e^2}{S_y^2} = \frac{0,67 - (0,22 + 0,28)}{0,67} = \frac{0,17}{0,67} = \underline{\underline{0,25}}$$

*** INPUT ***

res 2

lat 2

man 4

dim 2 2 2 2 2 2 2 2

lab R S X Y C D E F

sub CDEF CD EF -

mod X Y | X {XY}

C | X D | X

E | Y F | Y

R S | R

dat wr.dat

cas 336

C	D	E	F	freq
1	1	1	1	49
1	1	1	2	5
1	1	2	1	7
1	1	2	2	2
1	2	1	1	9
1	2	1	2	1
1	2	2	1	3
1	2	2	2	4
2	1	1	1	7
2	1	1	2	1
2	1	2	1	10
2	1	2	2	8
2	2	1	1	22
2	2	1	2	12
2	2	2	1	18
2	2	2	2	45

CD[R=1
S=2]

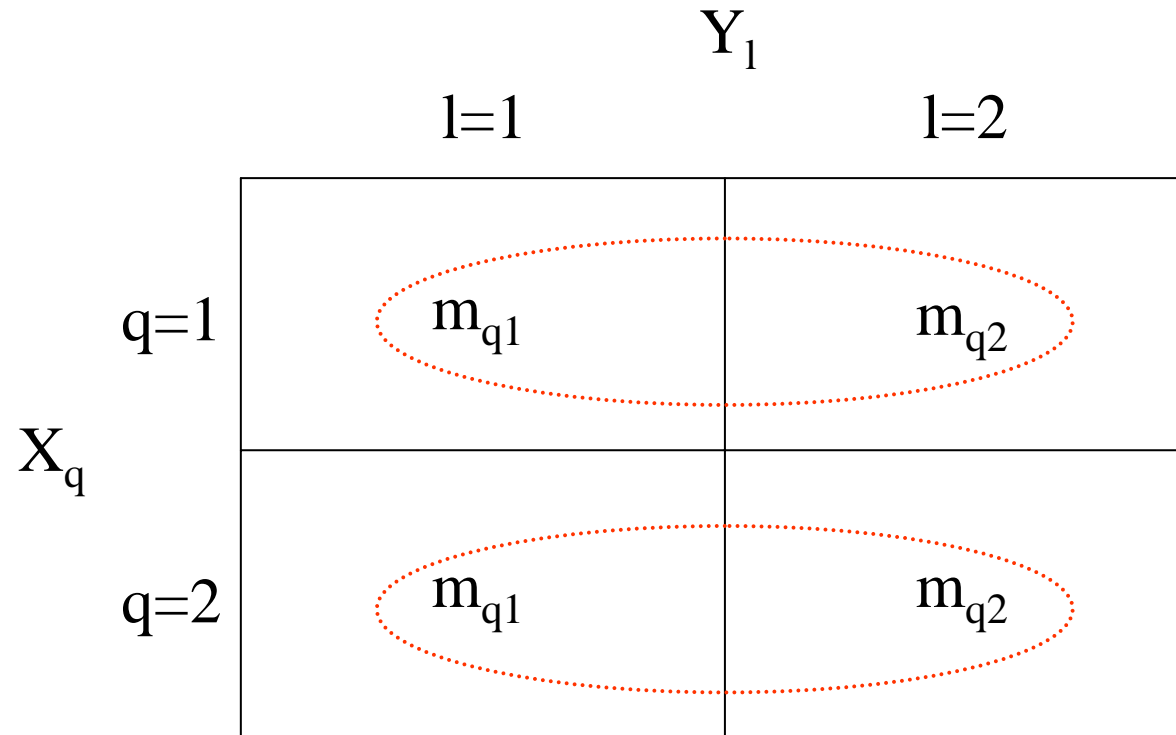
C	D	E	F	freq
1	1	?	?	13
1	2	?	?	5
2	1	?	?	6
2	2	?	?	19

EF[R=2
S=1]

C	D	E	F	freq
?	?	1	1	8
?	?	1	2	0
?	?	2	1	0
?	?	2	2	7

-[R=2
S=2]

C	D	E	F	freq
?	?	?	?	75



Zur Äquivalenz von loglinearen und Logit Modellen:

$$\ln\left(\frac{m_{q1}}{m_{q2}}\right) = \beta_0 + \beta_1 x_q = 2\lambda_1^Y + 2\lambda_{q1}^{XY} \quad \text{wenn: } \underline{\lambda_1^Y = -\lambda_2^Y} \quad \text{und} \quad \underline{\lambda_{q1}^{XY} = -\lambda_{q2}^{XY}}$$

$$\ln\left(\frac{m_{q1}}{m_{q2}}\right) = \ln(m_{q1}) - \ln(m_{q2})$$

$$\ln(m_{q1}) = \lambda + \lambda_q^X + \lambda_1^Y + \lambda_{q1}^{XY}$$

$$\ln(m_{q2}) = \lambda + \lambda_q^X + \lambda_2^Y + \lambda_{q2}^{XY}$$

$$\begin{aligned} \ln(m_{q1}) - \ln(m_{q2}) &= \lambda - \lambda + \lambda_q^X - \lambda_q^X + \lambda_1^Y - \lambda_2^Y + \lambda_{q1}^{XY} - \lambda_{q2}^{XY} \\ &= \lambda_1^Y - (-\lambda_1^Y) + \lambda_{q1}^{XY} - (-\lambda_{q1}^{XY}) = 2\lambda_1^Y + 2\lambda_{q1}^{XY} \end{aligned}$$