

Countdata, Postestimation und Modellvergleich

Statistik II

Wiederholung/Fortsetzung

Literatur

Count Data

Einführung

Das Poisson-Modell

Postestimation und Modellvergleich

Postestimation

Modellvergleich

Zusammenfassung

Zum Nachlesen

- ▶ Für heute: Scott/Freese ch. 8
- ▶ Für nächste Woche: Wooldridge Kapitel 10.1 und 10.2 (im Reader)

Was sind Count Data?

- ▶ Viele interessante Variablen sind *Zählungen*
- ▶ Was ist daran besonders?

Was sind Count Data?

- ▶ Viele interessante Variablen sind *Zählungen*
- ▶ Was ist daran besonders?
 - ▶ Immer größer null
 - ▶ Nur ganzzahlige Werte

Was sind Count Data?

- ▶ Viele interessante Variablen sind *Zählungen*
- ▶ Was ist daran besonders?
 - ▶ Immer größer null
 - ▶ Nur ganzzahlige Werte
- ▶ Beispiele:
 - ▶ IB: Bewaffnete Konflikte pro Beobachtungszeitraum, Zahl der Staatsstriche in Afrika, Zahl anderer Ereignisse
 - ▶ American Politics: Zahl der präsidentiellen Vetos pro Jahr, Zahl der Mitarbeiter von Abgeordneten, Zahl der verlorenen Sitze bei midterm elections, Zahl der Teilnehmer bei Kabinettsitzungen, Zahl der Parteiwechsler im Kongreß pro Jahr

Warum soll das problematisch sein?

- ▶ Zählvariablen machen keine Probleme als unabhängige Variablen (intervallskaliert)
- ▶ Aber als abhängige Variablen:
 - ▶ Werte < 0 nicht sinnvoll
 - ▶ Rationale Werte (z. B. 2.5) nicht sinnvoll
 - ▶ Fehlervarianz nicht konstant, sondern vom Niveau von y abhängig (mehr Varianz für größere y)
 - ▶ Für kleine y Fehler nach unten beschränkt (y kann nicht kleiner 0 werden)

Warum soll das problematisch sein?

- ▶ Zählvariablen machen keine Probleme als unabhängige Variablen (intervallskaliert)
- ▶ Aber als abhängige Variablen:
 - ▶ Werte < 0 nicht sinnvoll
 - ▶ Rationale Werte (z. B. 2.5) nicht sinnvoll
 - ▶ Fehlervarianz nicht konstant, sondern vom Niveau von y abhängig (mehr Varianz für größere y)
 - ▶ Für kleine y Fehler nach unten beschränkt (y kann nicht kleiner 0 werden)
- ▶ „Normale“ Regression (OLS): ineffiziente, inkonsistente, verzerrte Schätzungen; problematische Standardfehler

Warum soll das problematisch sein?

- ▶ Zählvariablen machen keine Probleme als unabhängige Variablen (intervallskaliert)
- ▶ Aber als abhängige Variablen:
 - ▶ Werte < 0 nicht sinnvoll
 - ▶ Rationale Werte (z. B. 2.5) nicht sinnvoll
 - ▶ Fehlervarianz nicht konstant, sondern vom Niveau von y abhängig (mehr Varianz für größere y)
 - ▶ Für kleine y Fehler nach unten beschränkt (y kann nicht kleiner 0 werden)
- ▶ „Normale“ Regression (OLS): ineffiziente, inkonsistente, verzerrte Schätzungen; problematische Standardfehler
- ▶ Lösung: spezielle Modelle, z. B. Poisson-Modell

Was ist/wozu braucht man das Poisson-Modell?



- ▶ Siméon Denis Poisson (1781-1840), französischer Mathematiker und Astronom
- ▶ Poisson-Verteilung:
„Ereignis“ tritt innerhalb gegebenen Zeitraums mit bestimmter Rate ein
- ▶ Zufällige Abweichungen nach oben und nach unten
- ▶ Diskrete Verteilung

Was ist/wozu braucht man das Poisson-Modell?



- ▶ Siméon Denis Poisson (1781-1840), französischer Mathematiker und Astronom
 - ▶ Poisson-Verteilung:
„Ereignis“ tritt innerhalb gegebenen Zeitraums mit bestimmter Rate ein
 - ▶ Zufällige Abweichungen nach oben und nach unten
 - ▶ Diskrete Verteilung
- ▶ Wie wahrscheinlich ist eine bestimmte Häufigkeit bei gegebener Rate?

Was beschreibt die Poisson-Verteilung?

Poisson-Verteilung

$$\Pr(y|\mu) = \frac{\exp(-\mu)\mu^y}{y!}$$

- ▶ $\Pr(y|\mu)$: Konditionale (d. h. auf bestimmtes μ bezogene Wahrscheinlichkeit eines y -Wertes)
- ▶ μ : „Rate“, d. h. „erwartete“ oder „wahre“ Häufigkeit der Größe, die gezählt wird (z. B. Zahl präsidentieller Vetos)
- ▶ $y = 0, 1, 2, \dots$: beobachtbare, ganzzahlige Häufigkeit
- ▶ $y!$: y -Fakultät, d. h. $y \times (y - 1) \times (y - 2) \times \dots \times 1$ mit
 - ▶ $1! = 1$
 - ▶ $0! = 1$

Ein Beispiel

- ▶ In den letzten 20 Jahren (Bush, Clinton, Bush) gab es 4.65 Vetos per Jahr (μ)
- ▶ Obama: bisher nur ein Veto pro Jahr
- ▶ Wenn 4.65 die wahre Rate ist, wie wahrscheinlich ist $y = 1$?

Ein Beispiel

$$\begin{aligned}\Pr(y = 1 | \mu = 4.65) &= \frac{e^{-4.65} \times 4.65^1}{1!} \\ &\approx 0.0095616 \times 4.65 \\ &\approx 0.04446 \\ &\approx 4.4\%\end{aligned}$$

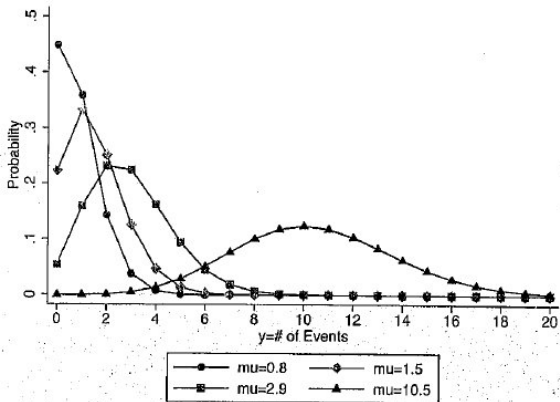
Ein Beispiel

- ▶ Wenn die Rate konstant bei 4.65 Vetos pro Jahr liegt und
- ▶ Wenn die konkrete Zahl der Vetos in einem Jahr zufällig um diese wahre Rate verteilt ist
- ▶ Gibt es ca. einmal in 20 Jahren nur ein Veto pro Jahr
- ▶ D. h. Obamas Amtszeit ist ungewöhnlich (oder die Randbedingungen haben sich geändert)

Poisson-Verteilungen

- ▶ Poisson-Verteilung hat einen einzigen Parameter μ
- ▶ Diskret, d. h. Wahrscheinlichkeiten für $y = 0, 1, 2, \dots$
- ▶ Equidispersion, d. h. $\mu =$ Mittelwert und Varianz der Verteilung
- ▶ μ bestimmt Form und Lage der Verteilung
- ▶ Für große μ Annäherung an Normalverteilung

Poisson-Verteilungen



Noch ein Beispiel

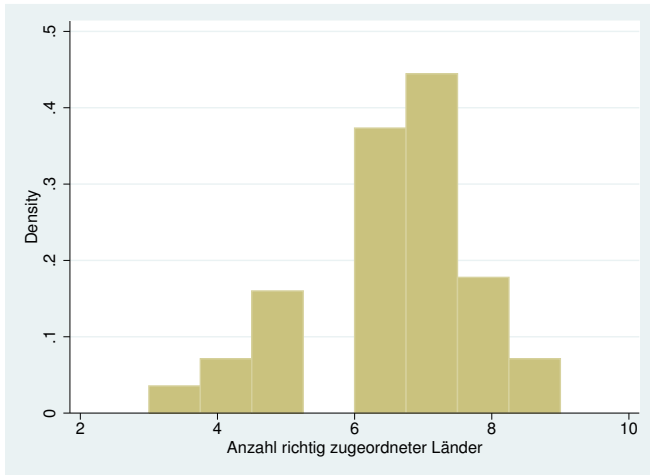
- ▶ 75 Kursteilnehmer haben Länder der EU zugeordnet
- ▶ Wieviele richtige Zurechnungen (ohne negative scoring)?

```
. summ eulaender ,det
```

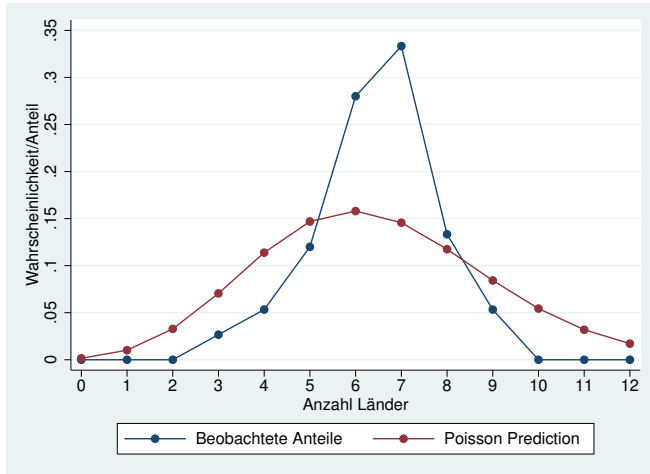
Anzahl richtig zugeordneter Länder

Percentiles		Smallest		
1%	3	3		
5%	4	3		
10%	5	4	Obs	75
25%	6	4	Sum of Wgt.	75
50%	7		Mean	6.453333
		Largest	Std. Dev.	1.318202
75%	7	9	Variance	1.737658
90%	8	9	Skewness	-.3793161
95%	9	9	Kurtosis	3.166489
99%	9	9		

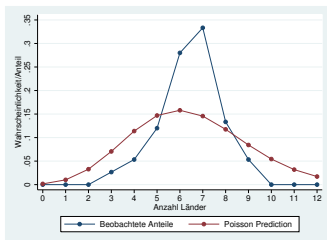
Noch ein Beispiel



Vergleich empirische/Poisson-Verteilung



Vergleich empirische/Poisson-Verteilung



- ▶ Poisson-Verteilung paßt nicht besonders gut
- ▶ Empirische Verteilung hat weniger Varianz (1.7); für Poisson-Verteilung Varianz = Mittelwert = 6.45
- ▶ „Verborgene Heterogenität“ → Poisson-Modell

Wie sieht das Poisson-Modell aus?

- ▶ Individuelle Rate für jeden Befragten
- ▶ Bzw. Rate hängt ab von unabhängigen Variablen
- ▶ Modell enthält Exponentialfunktion
 - ▶ Rate immer positiv
 - ▶ Nicht-lineare Effekte

Wie sieht das Poisson-Modell aus?

- ▶ Individuelle Rate für jeden Befragten
- ▶ Bzw. Rate hängt ab von unabhängigen Variablen
- ▶ Modell enthält Exponentialfunktion
 - ▶ Rate immer positiv
 - ▶ Nicht-lineare Effekte

Poisson-Modell

$$\begin{aligned}\mu &= \exp(x_0 + \beta_1 x_1 + \beta_2 x_2 + \dots) \\ &= e^{x_0 + \beta_1 x_1 + \beta_2 x_2 + \dots}\end{aligned}$$

In Stata ...

```
. poisson eulaender vielfernsehen leser dailynet
```

```
Iteration 0: log likelihood = -148.61946
```

```
Iteration 1: log likelihood = -148.61946
```

```
Poisson regression
```

```
Number of obs = 75
```

```
LR chi2(3) = 1.69
```

```
Prob > chi2 = 0.6389
```

```
Pseudo R2 = 0.0057
```

```
Log likelihood = -148.61946
```

eulaender	Coef.	Std. Err.	z	P> z	[95% Conf. Interval]	
vielfernseh-n	.0478098	.0917573	0.52	0.602	-.1320312	.2276508
leser	-.0027584	.0450933	-0.06	0.951	-.0911395	.0856228
dailynet	-.1250795	.1052377	-1.19	0.235	-.3313417	.0811827
_cons	1.931206	.1204311	16.04	0.000	1.695166	2.167247

In Stata ...

```
. poisson eulaender vielfernsehen leser dailynet
Iteration 0: log likelihood = -148.61946
Iteration 1: log likelihood = -148.61946
Poisson regression              Number of obs =      75
                                LR chi2(3)         =      1.69
                                Prob > chi2        =     0.6389
                                Pseudo R2         =     0.0057
Log likelihood = -148.61946
```

eulaender	Coef.	Std. Err.	z	P> z	[95% Conf. Interval]
vielfernse-n	.0478098	.0917573	0.52	0.602	-.1320312 .2276508
leser	-.0027584	.0450933	-0.06	0.951	-.0911395 .0856228
dailynet	-.1250795	.1052377	-1.19	0.235	-.3313417 .0811827
_cons	1.931206	.1204311	16.04	0.000	1.695166 2.167247

- ▶ Richtung
- ▶ Signifikanz
- ▶ Mehr dazu gleich

Zweiter Versuch ...

```
. poisson eulaender vielfernsehen leser dailynet male wiesbaden magister finish
> ed
```

```
Iteration 0: log likelihood = -147.81184
```

```
Iteration 1: log likelihood = -147.81184
```

```
Poisson regression
```

```
Number of obs = 75
```

```
LR chi2(7) = 3.31
```

```
Prob > chi2 = 0.8553
```

```
Pseudo R2 = 0.0111
```

```
Log likelihood = -147.81184
```

eulaender	Coef.	Std. Err.	z	P> z	[95% Conf. Interval]	
vielfernse-n	.0600494	.094572	0.63	0.525	-.1253084	.2454072
leser	.0022951	.0454195	0.05	0.960	-.0867254	.0913156
dailynet	-.1436569	.1170262	-1.23	0.220	-.3730239	.0857102
male	.0242565	.1087385	0.22	0.823	-.1888669	.23738
wiesbaden	-.0409788	.1641448	-0.25	0.803	-.3626967	.2807392
magister	.1947908	.1531499	1.27	0.203	-.1053775	.4949592
finished	.0002446	.0147941	0.02	0.987	-.0287514	.0292406
_cons	1.899616	.1398603	13.58	0.000	1.625495	2.173737

Wie interpretiert man das?

- ▶ Interpretation über die erwartete Rate und deren Veränderung
- ▶ Wie kommt man vom Modell zur Rate?
- ▶ (Drittes Modell)

Dritter Versuch

```
. poisson eulaender daillynet alter magister
```

```
Iteration 0: log likelihood = -144.26713
```

```
Iteration 1: log likelihood = -144.26713
```

```
Poisson regression
```

```
Number of obs = 73
```

```
LR chi2(3) = 3.01
```

```
Prob > chi2 = 0.3895
```

```
Pseudo R2 = 0.0103
```

```
Log likelihood = -144.26713
```

eulaender	Coef.	Std. Err.	z	P> z	[95% Conf. Interval]	
daillynet	-.1333206	.0991716	-1.34	0.179	-.3276933	.061052
alter	-.0148306	.0292862	-0.51	0.613	-.0722305	.0425692
magister	.1983553	.1534169	1.29	0.196	-.1023363	.4990469
_cons	2.265212	.6519851	3.47	0.001	.9873446	3.543079

Wie sieht das Poisson-Modell aus?

- ▶ Individuelle Rate für jeden Befragten
- ▶ Bzw. Rate hängt ab von unabhängigen Variablen
- ▶ Modell enthält Exponentialfunktion
 - ▶ Rate immer positiv
 - ▶ Nicht-lineare Effekte

Poisson-Modell

$$\begin{aligned}\mu &= \exp(x_0 + \beta_1 x_1 + \beta_2 x_2 + \dots) \\ &= e^{x_0 + \beta_1 x_1 + \beta_2 x_2 + \dots}\end{aligned}$$

Dritter Versuch

```
. poisson eulaender daillynet alter magister
Iteration 0:  log likelihood = -144.26713
Iteration 1:  log likelihood = -144.26713
Poisson regression              Number of obs   =          73
                                LR chi2(3)         =           3.01
                                Prob > chi2         =       0.3895
                                Pseudo R2          =       0.0103

Log likelihood = -144.26713
```

eulaender	Coef.	Std. Err.	z	P> z	[95% Conf. Interval]	
daillynet	-.1333206	.0991716	-1.34	0.179	-.3276933	.061052
alter	-.0148306	.0292862	-0.51	0.613	-.0722305	.0425692
magister	.1983553	.1534169	1.29	0.196	-.1023363	.4990469
_cons	2.265212	.6519851	3.47	0.001	.9873446	3.543079

- ▶ Rate für 25 Jahre alten BA, der nicht täglich das Internet benutzt?
- ▶ $\exp(2.265 + 0 \times -0.133 + 25 \times -0.015 + 0 \times 0.198) = 6.62$
- ▶ Was erwarten wir für gleichaltrigen Magister mit gleichen Gewohnheiten?

Dritter Versuch

```
. poisson eulaender daillynet alter magister
Iteration 0:  log likelihood = -144.26713
Iteration 1:  log likelihood = -144.26713
Poisson regression              Number of obs   =          73
                                LR chi2(3)         =           3.01
                                Prob > chi2        =       0.3895
                                Pseudo R2         =       0.0103
Log likelihood = -144.26713
```

eulaender	Coef.	Std. Err.	z	P> z	[95% Conf. Interval]	
daillynet	-.1333206	.0991716	-1.34	0.179	-.3276933	.061052
alter	-.0148306	.0292862	-0.51	0.613	-.0722305	.0425692
magister	.1983553	.1534169	1.29	0.196	-.1023363	.4990469
_cons	2.265212	.6519851	3.47	0.001	.9873446	3.543079

- ▶ Rate für 25 Jahre alten BA, der nicht täglich das Internet benutzt?
- ▶ $\exp(2.265 + 0 \times -0.133 + 25 \times -0.015 + 0 \times 0.198) = 6.62$
- ▶ Was erwarten wir für gleichaltrigen Magister mit gleichen Gewohnheiten?
- ▶ $\exp(2.265 + 0 \times -0.133 + 25 \times -0.015 + 1 \times 0.198) = 8.07$

Generell: Interpretation als faktorielle Veränderung

- ▶ Veränderung in x_1 führt zu additiver Veränderung des Exponenten in $\exp(x_0 + \beta_1 x_1 \dots) = e^{x_0 + \beta_1 x_1 \dots}$ (in diesem Fall + 0.198)
- ▶ Alles andere bleibt konstant
- ▶ *Multiplikative* Veränderung der erwarteten Rate:
 $e^{2+1} = e^2 \times e^1$
- ▶ D. h. bei $\beta_1 x_1$ und Veränderung von x_1 um eine Einheit verändert sich erwartete Rate um *Faktor* e^{β_1}
- ▶ $e^{0.198} = 1.22$; entspricht Zunahme um 22%
- ▶ $6.62 \times 1.22 = 8.07$
- ▶ Magister kennen *ceteris paribus* 22% mehr Länder (nicht notwendigerweise 1.4 Länder!) mehr als BAs

Für andere Variablen ...

- ▶ Für häufige Internetnutzung (Dummy):
 - ▶ Veränderung 0 \rightarrow 1 : $\exp(-0.133) = 0.875$
 - ▶ D. h. Rückgang um ca. 12.5%
- ▶ Für das Alter (in Jahren):
 - ▶ Veränderung um ein Jahr: $\exp(-0.0148) = 0.985$
 - ▶ Rückgang um ca. 1.5%
 - ▶ Veränderung um drei Jahre?

Für andere Variablen ...

- ▶ Für häufige Internetnutzung (Dummy):
 - ▶ Veränderung 0 \rightarrow 1 : $\exp(-0.133) = 0.875$
 - ▶ D. h. Rückgang um ca. 12.5%
- ▶ Für das Alter (in Jahren):
 - ▶ Veränderung um ein Jahr: $\exp(-0.0148) = 0.985$
 - ▶ Rückgang um ca. 1.5%
 - ▶ Veränderung um drei Jahre?
 - ▶ $\exp(-0.0148 \times 3) = 0.957$
 - ▶ Rückgang um rund 4%

Für andere Variablen ...

- ▶ Für häufige Internetnutzung (Dummy):
 - ▶ Veränderung 0 \rightarrow 1 : $\exp(-0.133) = 0.875$
 - ▶ D. h. Rückgang um ca. 12.5%
- ▶ Für das Alter (in Jahren):
 - ▶ Veränderung um ein Jahr: $\exp(-0.0148) = 0.985$
 - ▶ Rückgang um ca. 1.5%
 - ▶ Veränderung um drei Jahre?
 - ▶ $\exp(-0.0148 \times 3) = 0.957$
 - ▶ Rückgang um rund 4%
- ▶ Veränderung in absoluten Werten (Länder) hängt vom Ausgangsniveau *aller* unabhängigen Variablen ab
- ▶ Weil Modell non-linear ist

Was ist Postestimation?

- ▶ Generell: Alles, was nach der Schätzung der Koeffizienten passiert
- ▶ Tests und Interpretation für Koeffizienten
 - ▶ Sind zwei Koeffizienten (Effekte) gleich stark?
 - ▶ *Wahrscheinlichkeiten* und *graphische Darstellungen* für interessante Szenarien
- ▶ Fit
 - ▶ Auf der Ebene einzelner Beobachtungen („Ausreißer“ etc.)
 - ▶ Auf der Ebene des Gesamtmodells
- ▶ In Stata sehr gut unterstützt, u. a. durch Kommandos zum Speichern von Schätzungen und durch Zusatzpakete

```
poisson eulaender ... est store zweiterversuch
```

Übersicht

```
. est tab *
```

Variable	dritterv-h	zweiterv-h
dailynet	-.13332065	-.14365686
alter	-.01483061	
magister	.19835532	.19479085
vielfernse-n		.06004937
leser		.00229513
male		.02425653
wiesbaden		-.04097876
finished		.00024461
_cons	2.2652118	1.8996163

- ▶ Hebt negativer Effekt des Internets positiven Effekt des Altstudienganges (unter Kontrolle des Alters) auf?

Koeffiziententest

```
. est restore dritterversuch
(results dritterversuch are active now)
```

```
. poisson
```

```
Poisson regression
```

```
Number of obs   =          73
LR chi2(3)      =           3.01
Prob > chi2     =          0.3895
Pseudo R2      =          0.0103
```

```
Log likelihood = -144.26713
```

eulaender	Coef.	Std. Err.	z	P> z	[95% Conf. Interval]	
dailynet	-.1333206	.0991716	-1.34	0.179	-.3276933	.061052
alter	-.0148306	.0292862	-0.51	0.613	-.0722305	.0425692
magister	.1983553	.1534169	1.29	0.196	-.1023363	.4990469
_cons	2.265212	.6519851	3.47	0.001	.9873446	3.543079

```
. test dailynet = -1*magister
```

```
( 1) [eulaender]dailynet + [eulaender]magister = 0
```

```
chi2( 1) = 0.14
Prob > chi2 = 0.7035
```

Rate/Länderzahl für Gruppen?

- ▶ Welche Rate erwarte ich für internetaffinen BA von 25 Jahren? Wieviele Länder werden mit welcher Wahrscheinlichkeit erkannt?
- ▶ Einsetzen – mühsam und fehleranfällig
- ▶ Befehl `prvalue` aus `post` (funktioniert mit fast allen Regressionsmodellen)

Rate/Länderzahl für Gruppen?

```
. prvalue, x(dailynet=1 magister=0 alter=25) max(12)
```

```
poisson: Predictions for eulaender
```

```
Confidence intervals by delta method
```

		95% Conf. Interval	
Rate:	5.819	[4.5688,	7.0692]
Pr(y=0 x):	0.0030	[-0.0007,	0.0067]
Pr(y=1 x):	0.0173	[-0.0006,	0.0352]
Pr(y=2 x):	0.0503	[0.0090,	0.0916]
Pr(y=3 x):	0.0976	[0.0385,	0.1566]
Pr(y=4 x):	0.1419	[0.0865,	0.1974]
Pr(y=5 x):	0.1652	[0.1361,	0.1942]
Pr(y=6 x):	0.1602	[0.1539,	0.1664]
Pr(y=7 x):	0.1332	[0.0994,	0.1669]
Pr(y=8 x):	0.0969	[0.0515,	0.1422]
Pr(y=9 x):	0.0626	[0.0198,	0.1054]
Pr(y=10 x):	0.0364	[0.0037,	0.0692]
Pr(y=11 x):	0.0193	[-0.0022,	0.0407]
Pr(y=12 x):	0.0093	[-0.0031,	0.0218]

	dailynet	alter	magister
x=	1	25	0

Rate/Länderzahl für Gruppen?

```
. prvalue, x(dailynet=1 magister=0 alter=25) max(12)
poisson: Predictions for eulaender
Confidence intervals by delta method
```

		95% Conf. Interval	
Rate:	5.819	[4.5688,	7.0692]
Pr(y=0 x):	0.0030	[-0.0007,	0.0067]
Pr(y=1 x):	0.0173	[-0.0006,	0.0352]
Pr(y=2 x):	0.0503	[0.0090,	0.0916]
Pr(y=3 x):	0.0976	[0.0385,	0.1566]
Pr(y=4 x):	0.1419	[0.0865,	0.1974]
Pr(y=5 x):	0.1652	[0.1361,	0.1942]
Pr(y=6 x):	0.1602	[0.1539,	0.1664]
Pr(y=7 x):	0.1332	[0.0994,	0.1669]
Pr(y=8 x):	0.0969	[0.0515,	0.1422]
Pr(y=9 x):	0.0626	[0.0198,	0.1054]
Pr(y=10 x):	0.0364	[0.0037,	0.0692]
Pr(y=11 x):	0.0193	[-0.0022,	0.0407]
Pr(y=12 x):	0.0093	[-0.0031,	0.0218]

```

dailynet      alter  magister
x=           1      25         0

```

- Vergleich mit internetabstinentem Magister?

Rate/Länderzahl für Gruppen?

```
. prvalue, x(dailynet=0 magister=1 alter=25) max(12)
poisson: Predictions for eulaender
Confidence intervals by delta method
```

		95% Conf. Interval	
Rate:	8.1076	[5.4396,	10.776]
Pr(y=0 x):	0.0003	[-0.0005,	0.0011]
Pr(y=1 x):	0.0024	[-0.0033,	0.0082]
Pr(y=2 x):	0.0099	[-0.0100,	0.0298]
Pr(y=3 x):	0.0268	[-0.0182,	0.0717]
Pr(y=4 x):	0.0542	[-0.0191,	0.1275]
Pr(y=5 x):	0.0879	[-0.0020,	0.1779]
Pr(y=6 x):	0.1188	[0.0364,	0.2012]
Pr(y=7 x):	0.1376	[0.0875,	0.1878]
Pr(y=8 x):	0.1395	[0.1345,	0.1444]
Pr(y=9 x):	0.1257	[0.0888,	0.1626]
Pr(y=10 x):	0.1019	[0.0384,	0.1653]
Pr(y=11 x):	0.0751	[0.0036,	0.1466]
Pr(y=12 x):	0.0507	[-0.0142,	0.1157]

```

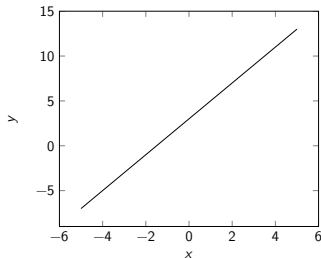
dailynet      alter  magister
x=           0       25         1
.
```

Rate/Länderzahl für Gruppen?

- ▶ Veränderungen über Bereich einer kontinuierlichen Variablen (Alter)?
- ▶ Wegen Nichtlinearität auf Werte für andere Variablen (Magister, Internet festlegen)
- ▶ `prchange` (aus `spost`)

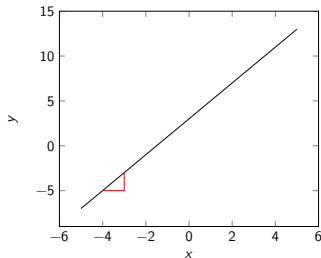
Von was hängt die erwartete Veränderung ab?

- ▶ Lineares Modell: einfach, da Veränderung konstant
 - ▶ Unabhängig vom Niveau von x_1
 - ▶ Unabhängig vom Niveau anderer x -Variablen (falls vorhanden)
- ▶ Z. B. $y = 3 + 2x$



Von was hängt die erwartete Veränderung ab?

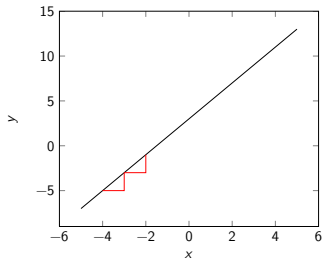
- ▶ Lineares Modell: einfach, da Veränderung konstant
 - ▶ Unabhängig vom Niveau von x_1
 - ▶ Unabhängig vom Niveau anderer x -Variablen (falls vorhanden)
- ▶ Z. B. $y = 3 + 2x$



▶ $x - 4 \rightarrow -3 : y + 2$

Von was hängt die erwartete Veränderung ab?

- ▶ Lineares Modell: einfach, da Veränderung konstant
 - ▶ Unabhängig vom Niveau von x_1
 - ▶ Unabhängig vom Niveau anderer x -Variablen (falls vorhanden)
- ▶ Z. B. $y = 3 + 2x$

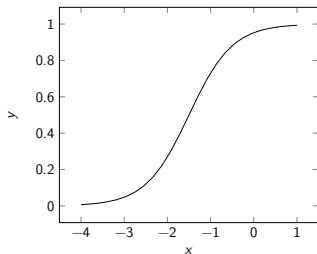


- ▶ $x - 4 \rightarrow -3 : y + 2$

- ▶ $x - 3 \rightarrow -2 : y + 2$

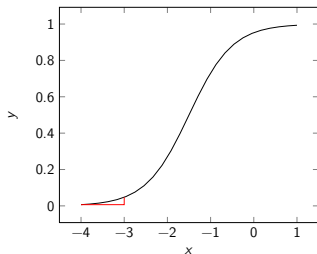
Von was hängt die erwartete Veränderung ab?

- ▶ Nicht-lineare Modelle: komplexer
- ▶ Wirkung Veränderung von x auf y nicht konstant
 - ▶ Hängt ab von Ausgangsniveau von x_1
 - ▶ Hängt ab vom Niveau anderer x -Variablen (falls vorhanden)
- ▶ Z. B. $\Pr(y) = \frac{\exp(3+2x)}{1+\exp(3+2x)}$ (binäres Logit-Modell)



Von was hängt die erwartete Veränderung ab?

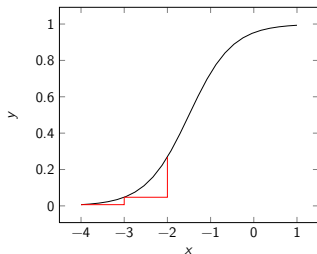
- ▶ Nicht-lineare Modelle: komplexer
- ▶ Wirkung Veränderung von x auf y nicht konstant
 - ▶ Hängt ab von Ausgangsniveau von x_1
 - ▶ Hängt ab vom Niveau anderer x -Variablen (falls vorhanden)
- ▶ Z. B. $\Pr(y) = \frac{\exp(3+2x)}{1+\exp(3+2x)}$ (binäres Logit-Modell)



- ▶ $x = -4 \rightarrow -3 : y + 0.040$

Von was hängt die erwartete Veränderung ab?

- ▶ Nicht-lineare Modelle: komplexer
- ▶ Wirkung Veränderung von x auf y nicht konstant
 - ▶ Hängt ab von Ausgangsniveau von x_1
 - ▶ Hängt ab vom Niveau anderer x -Variablen (falls vorhanden)
- ▶ Z. B. $\Pr(y) = \frac{\exp(3+2x)}{1+\exp(3+2x)}$ (binäres Logit-Modell)



▶ $x - 4 \rightarrow -3$: $y + 0.040$

▶ $x - 3 \rightarrow -2$: $y + 0.221$

prchange

```

. prchange alter, x(magister=0 dailynet=0) fromto
poisson: Changes in Rate in eulaender
      from:      to:      dif:      from:      to:      dif:      from:
      x=min      x=max  min->max  x=0      x=1      0->1      x-1/2
alter   7.1606   6.1737  -0.9870   9.6332   9.4914  -0.1418   6.9932
      to:      dif:      from:      to:      dif:
      x+1/2    +1/2    x-1/2sd  x+1/2sd  +sd/2  MargEfct
alter   6.8902  -0.1029  7.0270   6.8570  -0.1700  -0.1029
exp(xb):  6.9415
      dailynet      alter  magister
      x=           0  22.0959      0
      sd_x=       .462028  1.6513  .296479

```

Fit

- ▶ Auf der Ebene der Fälle weniger gut entwickelt als bei linearer Regression
- ▶ Auf der Ebene des Gesamtmodells diverse Pseudo- R^2
 - ▶ Nicht als Prozent der erklärten Varianz oder linearer Zusammenhang interpretierbar
 - ▶ Verbesserung gegenüber einem Modell, das nur konstante enthält
 - ▶ Theoretisch zwischen 0 und 1
 - ▶ Praktisch meist niedrig
 - ▶ Modell mit hohem/höherem Pseudo- R^2 nicht unbedingt besser

Wie vergleicht man Modelle?

- ▶ (Macht Modell theoretisch Sinn?)
 - ▶ Repräsentiert/testet theoretische Überlegungen
 - ▶ Keine wichtigen Variablen vergessen
 - ▶ Keine überflüssigen Variablen enthalten
- ▶ Vergleich zwischen theoretisch adäquaten Modellen
 - ▶ Guter Fit (Anpassung an die Daten)
 - ▶ Möglichst sparsam
- ▶ Information Criteria
- ▶ (Vorsicht: Overfitting)

Was sind die Information Criteria?

- ▶ Maßzahlen, die Fit und Zahl der geschätzten Effekte berücksichtigen
- ▶ BIC = Bayesian Information Criterion, beliebt für Modellvergleiche
- ▶ Verschiedene Berechnungsvorschriften; Modell mit niedrigerem BIC bevorzugen

Was sind die Information Criteria?

```
. fitstat, using(mod2) force
```

```
Measures of Fit for poisson of eulaender
```

Model:	Current poisson	Saved poisson	Difference
N:	73	75	-2
Log-Lik Intercept Only	-145.774	-149.465	3.691
Log-Lik Full Model	-144.267	-147.812	3.545
D	288.534(69)	295.624(67)	7.089(2)
LR	3.014(3)	3.306(7)	0.292(4)
Prob > LR	0.389	0.855	0.990
McFadden's R2	0.010	0.011	-0.001
McFadden's Adj R2	-0.017	-0.042	0.025
ML (Cox-Snell) R2	0.040	0.043	-0.003
Cragg-Uhler(Nagelkerke) R2	0.041	0.044	-0.003
AIC	4.062	4.155	-0.093
AIC*n	296.534	311.624	-15.089
BIC	-7.507	6.352	-13.859
BIC'	9.857	26.916	-17.059
BIC used by Stata	305.696	330.164	-24.467
AIC used by Stata	296.534	311.624	-15.089

```
Note: p-value for difference in LR is only valid if models are nested.
```

Zusammenfassung

- ▶ Zählvariablen als abhängige Variablen problematisch → spezielle Modelle
- ▶ Poisson-Verteilung Modell für zufällige Verteilung von Zählvariablen
- ▶ Poisson-Regression: Rate der Verteilung (μ) als nicht-lineare Funktion der unabhängigen Variablen
- ▶ Postestimation: Qualität und Bedeutung eines Modells im Nachhinein analysieren
- ▶ Am besten graphisch/mit geschätzten Wahrscheinlichkeiten