

Logistische Regression und psychometrische Kurven

Jonathan Harrington

```
library(lme4)  
library(lattice)  
source(file.path(pfadu, "sigmoid.txt"))
```

Die Sigmoid-Funktion

In der logistischen Regression wird eine sogenannte Sigmoid-Funktion an Proportionen angepasst.

$$\hat{p} = \frac{e^{mx+k}}{1 + e^{mx+k}}$$

x ist die unabhängige Variable, m und k sind die Neigung und Intercept, $\hat{p}$ ist die eingeschätzte Proportion.

In der logistischen Regression werden (m, k) berechnet, um den Abstand zwischen p (der tatsächlichen Proportion) und $\hat{p}$ zu minimieren.

Drittes Beispiel: numerischer UF

```
ovokal = read.table(file.path(pfadu, "ovokal.txt"))
```

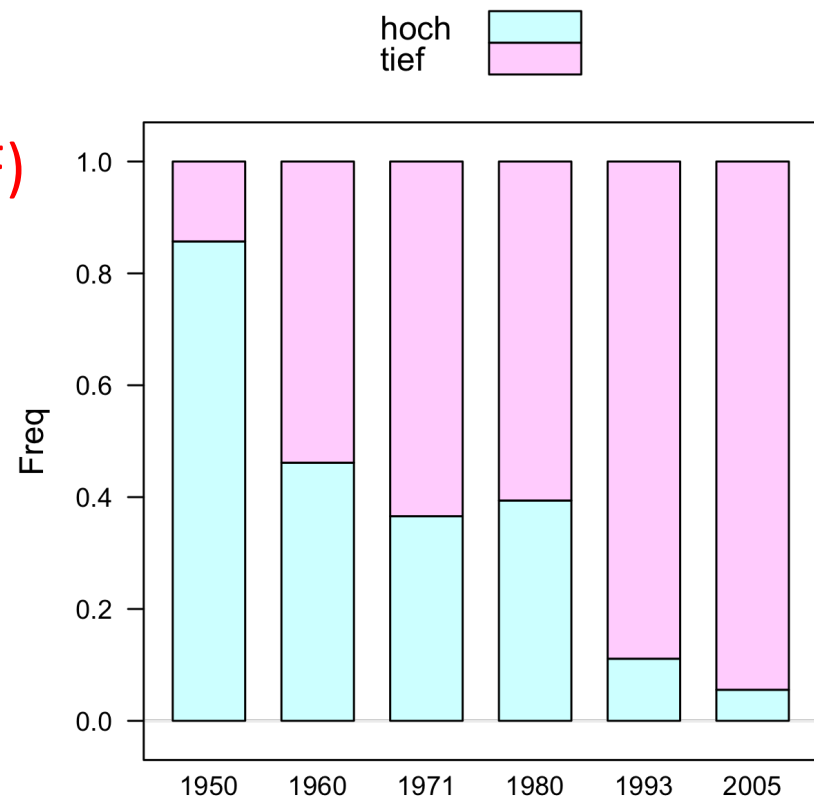
Zwischen 1950 und 2005 wurde der Vokal in *lost* entweder mit hohem /o:/ oder tieferem /ɔ/ gesprochen. Ändert sich diese Proportion mit der Zeit?

```
tab = with(ovokal, table(Jahr, Vokal))
```

```
prop = prop.table(tab, 1)
```

```
barchart(prop, auto.key=T, horizontal=F)
```

```
o = glm(Vokal ~ Jahr,  
family=binomial, data = ovokal)
```



Sigmoid überlagern

(nur wenn der unabhängige Faktor wie hier numerisch ist)

Proportionen berechnen

```
tab = with(ovokal, table(Jahr, Vokal))
```

```
prop = prop.table(tab, 1)
```

k, m berechnen, sigmoid überlagern

```
k = coef(o)[1]
```

```
m = coef(o)[2]
```

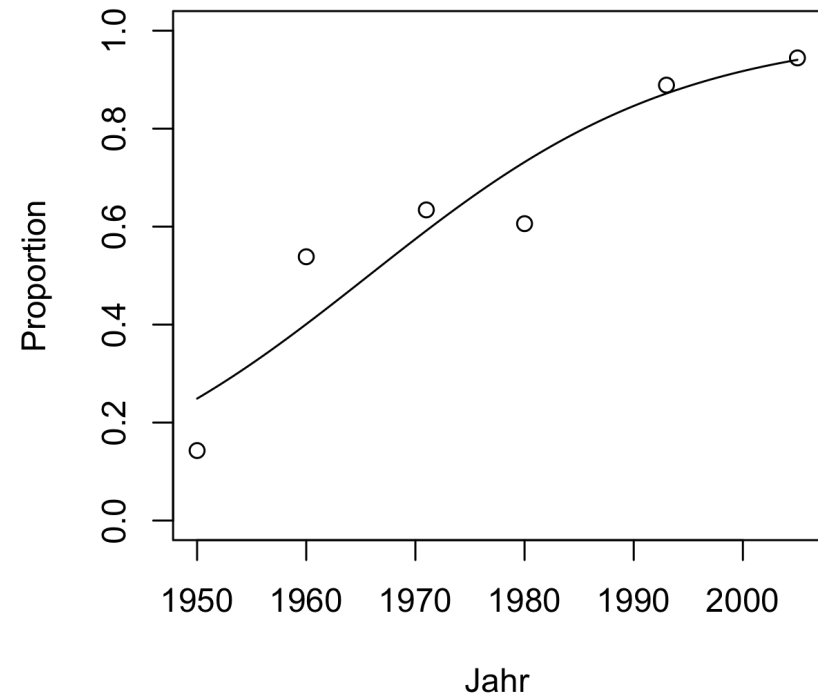
```
sigmoid(prop, k, m)
```

oder

```
sigmoid(prop, k, m, rev=T)
```

k, m

glm()	lmer()
coef(o)	Bevölkerung
	fixef(o)
	Vpn-spezifisch
	coef(o)[[1]]



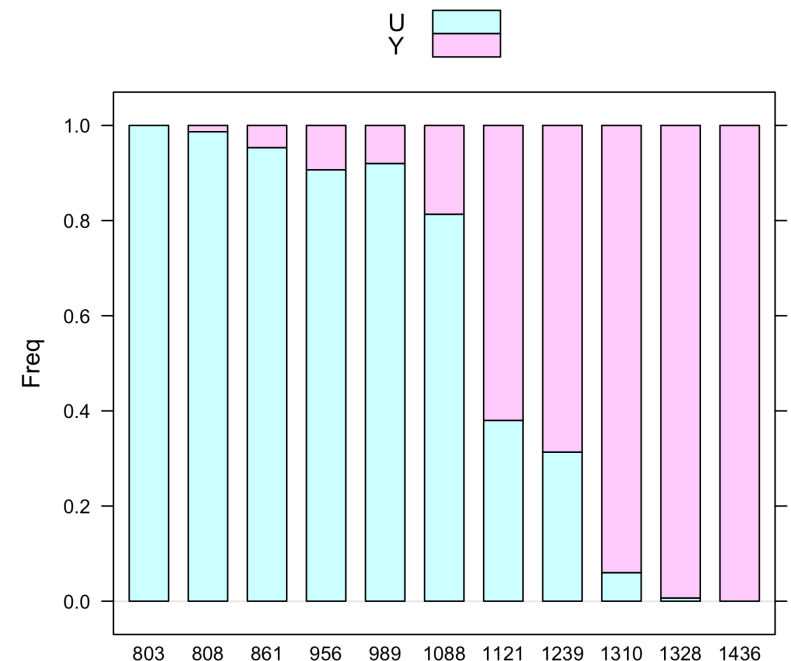
Sigmoid Funktion und U-Punkte

```
labr = read.table(file.path(pfadu, "labr.txt"))
```

Ein Kontinuum zwischen /ʊ-ʏ/ wurde in 11 Schritten durch Herabstufung von F2 synthetisiert und eingebettet in einem /p_p/ Kontext. 20 Vpn. mussten entscheiden, ob ein Stimulus PUPP oder PÜPP war. Wo liegt der Umkipppunkt?

Umkipppunkt: der F2-Wert, zu dem sich PUPP in PÜPP wandelt.

```
tab.lab = with(labr, table(Stimulus, Urteil))  
prop.lab = prop.table(tab, 1)  
barchart(prop.lab, auto.key=T,  
horizontal=F)
```



Sigmoid anpassen

1. Modell berechnen Berechnung von (k, m) pro Vpn

`o.lab = lmer(Urteil ~ Stimulus + (1+Stimulus|Vpn), family=binomial, data = labr)`

2. k und m der Bevölkerung

`k.lab = fixef(o.lab)[1]`

`m.lab = fixef(o.lab)[2]`

`sigmoid(prop.lab, k.lab, m.lab)`

3. U-Punkt = $-k/m$ überlagern

`u.lab = -k.lab/m.lab`

`abline(v=u.lab, lty=2)`

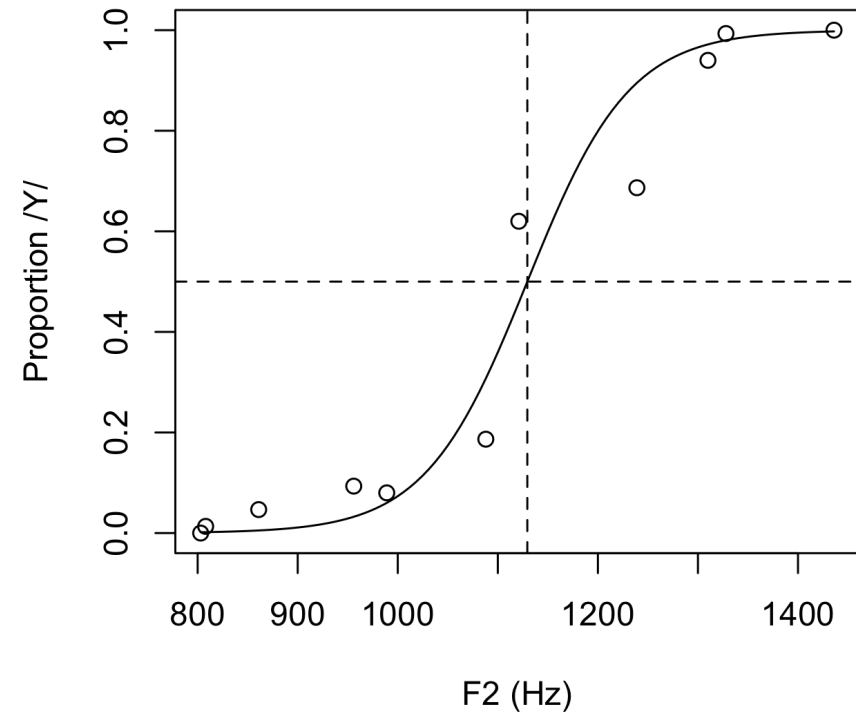
`abline(h=.5, lty=2)`

4. Vpn-spezifische k und m

`coef.lab = coef(o.lab)[[1]]`

5. Vpn-spezifische U-Punkte (ein U-Punkt pro Vpn)

`um.lab = -coef.lab[,1]/coef.lab[,2]`



Sigmoid anpassen

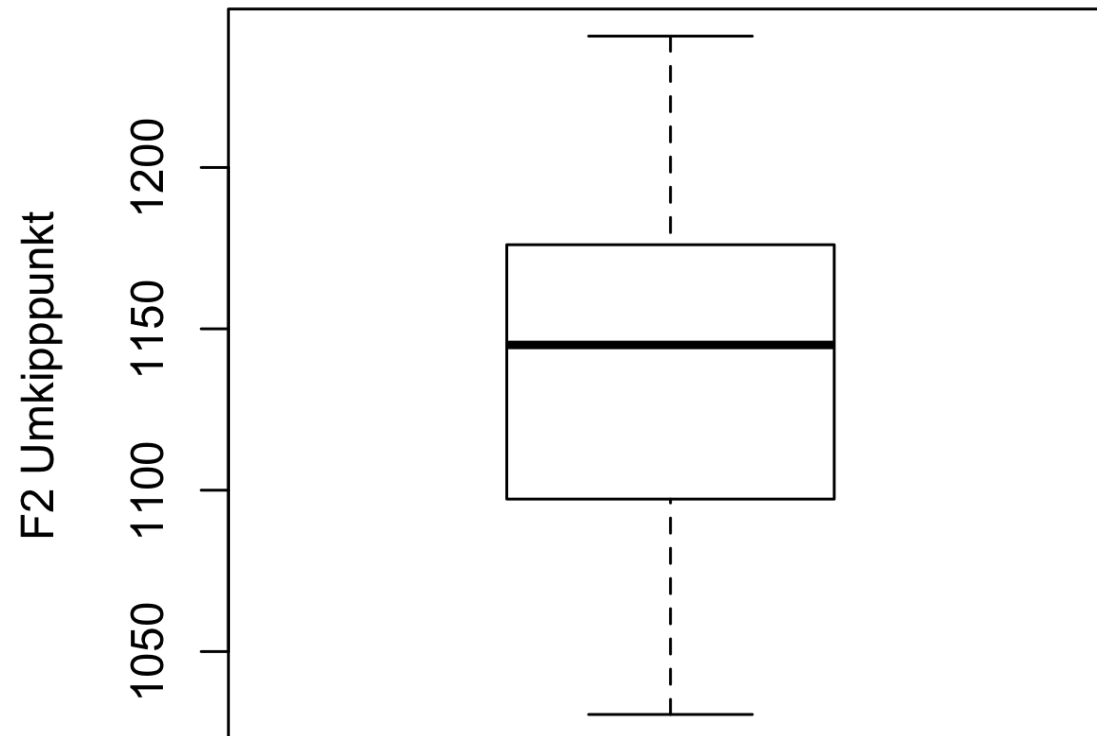
Vpn-spezifische k und m

```
coef.lab = coef(o.lab)[[1]]
```

Vpn-spezifisch U-Punkte (ein Wert pro Vpn)

```
um.lab = -coef.lab[,1]/coef.lab[,2]
```

```
boxplot(um.lab)
```



Das gleiche für Alveolar durchführen

```
alvr = read.table(file.path(pfadu, "labr.txt"))
```

Dann die U-Punkte für Labial und Alveolar abbilden,
wie unten:

