

## OPGAVE 2

Figur 1 viser antal nye computervirus på verdensplan i de sidste 10 år. Tallene stammer fra en artikel i Berlingske Tidende. Figuren viser en brat stigning, der kan tolkes som eksponentiel vækst. Figur 2 viser derfor logaritmen til antal virus. En eksponentiel vækst på figur 1,

$$(1) \quad y \sim \alpha \beta^t,$$

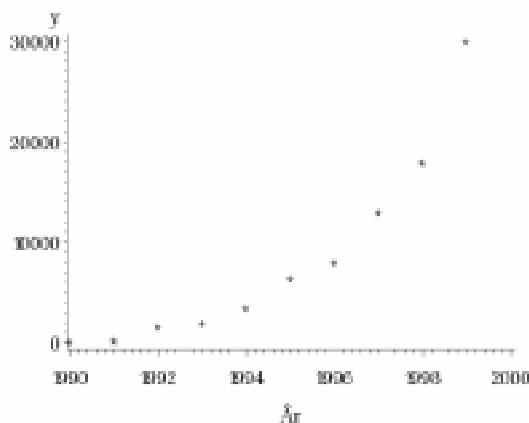
svarer på figur 2 til en lineær vækst

$$(2) \quad \log(y) \sim a + bt$$

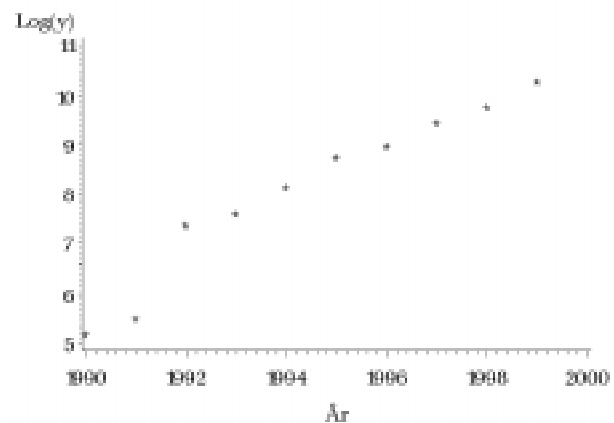
med

$$(3) \quad a = \log(\alpha) \text{ og } b = \log(\beta).$$

Ofte ser man imidlertid, at eksponentiel vækst er for kraftig, således at kurven på figur 2 krummer lidt nedad som  $a + bt^\lambda$ , med  $\lambda$  mindre end 1. Opgaven går bl.a. ud på at teste, om det er tilfældet.



**Figur 1** Antal computervirus  $y$ .



**Figur 2** Antal computervirus logaritmisk transformeret  $\log(y)$ .

Som model for eksponentiel vækst i antal computervirus  $y_t$  i det  $t$ -te år anvendes Poissonfordelingen med intensitet givet ved (1) altså  $\alpha \beta^t$ . Idet det antages, at der foreligger  $n$  observationer fra årene  $t_1, \dots, t_n$ , bliver punktsandsynligheden dermed

## MODEL 1

$$\prod_{i=1}^n \frac{(\alpha \beta^{t_i})^{y_{t_i}}}{y_{t_i}!} \exp(-\alpha \beta^{t_i}) .$$

Antages i stedet, at væksten er svagere end eksponentiel, som beskrevet ovenfor, bliver intensiteten  $\alpha \beta^{t^\lambda}$ , så den simultane punktsandsynlighed er

## MODEL 2

$$\prod_{i=1}^n \frac{(\alpha \beta^{t_i^\lambda})^{y_{t_i}}}{y_{t_i}!} \exp(-\alpha \beta^{t_i^\lambda}) .$$

For  $\lambda = 1$  reducerer MODEL 2 til MODEL 1 . I SAS kørslerne sættes  $t_1 = 1, \dots, t_{10} = 10$  svarende til årene  $t = 1990 - 1999$ .

I MODEL 1 estimeres de to parametre ved et kald af PROC NLP og de tilhørende standardafvigelser til

Parameter	Estimat	Standardafvigelse
$\alpha$	352.6	5.4
$\beta$	1.56	0.003

Kovariansmatricen for de to estimatorer beregnes til

$$-\mathbf{Q}^{-1} = \begin{pmatrix} 29.1 & -0.015 \\ -0.015 & 0.00000777 \end{pmatrix}$$

I MODEL 2 estimeres de tre parametre og de tilsvarende standardafvigelser, atter ved et kald af PROC NLP, til

Parameter	Estimat	Standardafvigelse
$\alpha$	27.8	5.1
$\beta$	7.99	1.12
$\lambda$	0.52	0.02

a)

Parametrene a og b i (2), estimeres i MODEL 1, jf. (3) ved

$$\hat{a} = \log(352.6) = 5.87 \text{ og } \hat{b} = \log(1.56) = 0.44.$$

Angiv den approksimative variansmatrix for disse estimatorer for a og b.

b)

Vis at scorevektoren i MODEL 2 er givet ved

$$\frac{\partial}{\partial \alpha} \log L = \sum_{i=1}^n \frac{y_i}{\alpha} - \sum_{i=1}^n \beta^{t_i^\lambda}$$

$$\frac{\partial}{\partial \beta} \log L = \sum_{i=1}^n \frac{y_i t_i^\lambda}{\beta} - \sum_{i=1}^n \alpha \beta^{t_i^\lambda - 1} t_i^\lambda$$

og

$$\frac{\partial}{\partial \lambda} \log L = \sum_{i=1}^n \left( y_i - \alpha \beta^{t_i^\lambda} \right) t_i^\lambda \log(\beta) \log(t_i)$$

Husk at  $\frac{d}{d\gamma} x^\gamma = \log(x) x^\gamma$ .

I MODEL 1 er maksimum for loglikelihoodfunktionen - 791.1 , mens den i MODEL 2 er - 463.2.

c)

Test hypotesen  $\lambda = 1$  ved et Wald test.

d)

Beregn Likelihood Ratio teststørrelsen for hypotesen  $\lambda = 1$ .

Idet både middelværdien og variansen i en Poissonfordeling er lig med dens intensitet, er i MODEL 2

$$E[y_i] = \text{var}(y_i) = \alpha \beta^{t_i}$$

og altså i MODEL 1

$$E[y_i] = \text{var}(y_i) = \alpha \beta^{t_i}$$

e)

Vis at middelværdien af  $\frac{\partial}{\partial \lambda} \log L$  med  $\lambda = 1$  indsat er 0 (nul) under antagelse af, at

MODEL 1 er sand. Vis ligeledes at variansen af  $\frac{\partial}{\partial \lambda} \log L$ , atter under antagelse af at

MODEL 1 er sand og med  $\lambda = 1$  indsat, er

$$\text{var}\left(\frac{\partial}{\partial \lambda} \log L\right) = \sum_{i=1}^n \alpha \beta^{t_i} t_i^2 \log(\beta)^2 \log(t_i)^2 .$$

Idet parametrene estimeret i MODEL 1 og  $\lambda = 1$  indsættes i  $\frac{\partial}{\partial \lambda} \log L$ , bliver værdien

$$(4) \quad \frac{\partial}{\partial \lambda} \log L = - 167 ,$$

mens variansen beregnes til

$$(5) \quad \text{var}\left(\frac{\partial}{\partial \lambda} \log L\right) = \sum_{i=1}^n \alpha \beta^{t_i} \log(\beta)^2 \log(t_i)^2 = 5788995 .$$

Indsættes estimerne for parametrene i MODEL 1 ,  $\alpha = 352.6$  og  $\beta = 1.56$  samt  $\lambda = 1$ , i scorevektoren for MODEL 2, fås dermed numerisk

$$\mathbf{q} = ( 0 \ 0 \ 167 ) .$$

**f)**

Beregn ud fra tallene (4) og (5) et test for hypotesen  $\lambda = 1$  og redegør for dette tests forbindelse til LM testet.