## Oppg. 1

a) Har en Poisson-fordeling og definerer da

$$L(\mathbf{x}, \lambda_R) = f(x_1, \lambda_R) \cdots f(x_n, \lambda_R)$$
(1)

med

$$f(x_i, \lambda_R) = \frac{\lambda_R^{x_i}}{x_i!} e^{-\lambda_R} \tag{2}$$

og finner så

$$\frac{\partial \ln L}{\partial \lambda_R} = \frac{\partial}{\partial \lambda_R} \left\{ \ln \left[ \frac{\lambda_R^{\sum_{i=1}^n x_i}}{\prod_{j=1}^n x_j!} e^{-n\lambda_R} \right] \right\} = \frac{\partial}{\partial \lambda_R} \left\{ \ln \lambda_R \sum_{i=1}^n x_i - \ln \prod_{j=1}^n x_j! - n\lambda_R \right\} = \frac{1}{\lambda_R} \sum_{i=1}^n x_i - n$$
 (3)

setter vi så likning (3) lik 0 finner vi

$$\hat{\lambda}_R = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i \tag{4}$$

ser også at  $\hat{\lambda}_R = \overline{X}$  og har da

$$E\left[\hat{\lambda}_R\right] = E\left[\frac{1}{n}\sum_{i=1}^n x_i\right] = \frac{1}{n}E\left[\sum_{i=1}^n x_i\right] = \frac{1}{n} \cdot n\lambda_R = \lambda_R$$
 (5)

og ser så på

$$\operatorname{Var}\left[\hat{\lambda}_{R}\right] = \operatorname{Var}\left[\frac{1}{n}\sum_{i=1}^{n}x_{i}\right] = \frac{1}{n^{2}}\operatorname{Var}\left[\sum_{i=1}^{n}x_{i}\right] = \frac{1}{n^{2}}\cdot n\lambda_{R} = \frac{\lambda_{R}}{n}$$
(6)

ved sentralgrenseteoremet er dette normalfordelt.

b) Setter da opp hypotesene

$$H_0: \lambda_R = 10, \quad H_1: \lambda_R < 10$$
 (7)

og kan sette opp ved sentralgrenseteoremet

$$T = \frac{\overline{X} - \lambda_R}{\sqrt{\text{Var}[X]}} \approx -1.34164 \tag{8}$$

for  $H_0$  og kan så finne p-verdien

$$p = P[T \le -1.34164] = 0.0901 \tag{9}$$

og har dermed med  $\alpha = 0.05$  at vi ikke forkaster hypotesen.

c) Antar  $\lambda_R=9$  og fortsetter å operere med  $\alpha=0.05$  og vil finne

$$F(x) = \sum_{n=0}^{x} f(x) = e^{-9} \sum_{n=0}^{x} \frac{9^n}{n!} = 0.9$$
 (10)

og finner ved tabell x = 13

$$p = P\left[T \le -\frac{1}{3}\sqrt{n}\right] \le 0.05\tag{11}$$

og ved å se i tabell trenger vi da

$$-\frac{1}{3}\sqrt{n} = -1.65 \Rightarrow \tag{12}$$

## Oppg. 2

a) Ser på  $Y_i = ax_i(1-x_i) + \epsilon_i$  for  $i=1,2,\ldots,n$  og har

$$E[Y_i|x_i] = ax_i(1-x_i), Var[Y_i|x_i] = \sigma_0^2 = 0.025^2$$
 (13)

ser på sannsynlighetsmaksimeringsestimatoren for a og har  $Y_i \sim N(ax_i(1-x_i), \sigma^2)$  og dermed

$$L(a) = f(\mathbf{y}; a) = \prod_{i=1}^{n} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_0} \exp\left\{-\frac{[y_i - ax_i(1 - x_i)]^2}{2\sigma_0^2}\right\}$$
(14)

og har dermed

$$\ln L(a) = \sum_{i=1}^{n} \left\{ -\ln \sqrt{2\pi} - \ln \sigma_0 - \frac{\left[y_i - ax_i(1 - x_i)\right]^2}{2\sigma_0} \right\}$$
 (15)

og videre

$$\partial_a \ln L(a) = \frac{1}{\sigma_0} \sum_{i=1}^n \left[ y_i - \hat{a} x_i (1 - x_i) \right] \left[ x_i (1 - x_i) \right] = 0$$

$$\sum_{i=1}^n \left[ x_i (1 - x_i) \right] y_i = \hat{a} \sum_{i=1}^n \left[ x_i (1 - x_i) \right]^2$$

$$\hat{a} = \frac{\sum_{i=1}^n x_i (1 - x_i) y_i}{\sum_{i=1}^n \left[ x_i (1 - x_i) \right]^2}$$
(16)

b) Skriver om

$$\hat{a} = \sum_{i=1}^{n} \frac{x_i (1 - x_i) y_i}{\sum_{j=1}^{n} \left[ x_j (1 - x_j) \right]^2} = \sum_{i=1}^{n} a_i y_i, \quad a_i = \frac{x_i (1 - x_i)}{\sum_{j=1}^{n} \left[ x_j (1 - x_j) \right]^2}$$
(17)

der  $a_i$  er en konstant og kan videre se

$$E[\hat{a}] = E\left[\sum_{i=1}^{n} a_i y_i\right] = \sum_{i=1}^{n} E[y_i a_i] = \sum_{i=1}^{n} a x_i (1 - x_i) a_i = a \frac{\sum_{i=1}^{n} \left[x_i (1 - x_i)\right]^2}{\sum_{j=1}^{n} \left[x_j (1 - x_j)\right]^2} = a$$
(18)

og ser videre på variansen

$$\operatorname{Var}\left[\hat{a}\right] = \operatorname{Var}\left[\sum_{i=1}^{n} a_{i} y_{i}\right] = \sum_{i=1}^{n} \operatorname{Var}\left[a_{i} y_{i}\right] = \sum_{i=1}^{n} a_{i}^{2} \sigma_{0}^{2} = \frac{\sigma_{0}^{2} \sum_{i=1}^{n} \left[x_{i} (1 - x_{i})\right]^{2}}{\left\{\sum_{j=1}^{n} \left[x_{j} (1 - x_{j})\right]^{2}\right\}^{2}} = \frac{\sigma_{0}^{2}}{\sum_{j=1}^{n} \left[x_{j} (1 - x_{j})\right]^{2}}$$
(19)

og ser ikke en sammenheng med en fordeling.

c) Setter opp hypotesetesten

$$H_0: a = 0, \quad H_1: a < 0$$
 (20)

og kan fra informasjonen sette opp

$$T = \frac{\overline{a} - a}{\sqrt{\text{Var}[a]}} = \frac{\overline{a}}{\text{Var}[a]}$$
 (21)

og har at

$$\overline{a} = \frac{1}{9} \frac{\sum_{i=1}^{9} x_i (1 - x_i) y_i}{\sum_{j=1}^{9} \left[ x_j (1 - x_j) \right]^2} \approx -0.031503$$

$$\operatorname{Var} [a] = \frac{\sigma_0^2}{\sum_{j=1}^{9} \left[ x_j (1 - x_j) \right]^2} \approx 0.0018752$$
(22)

og kan sette opp

$$p = P\left[T \le \frac{\overline{a}}{\sqrt{\text{Var}[a]}} = -0.7275\right] = 0.2327$$
 (23)

og kan dermed ikke forkaste hypotesen med signifikansnivå.