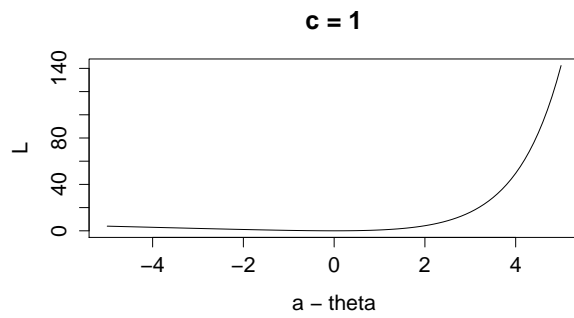
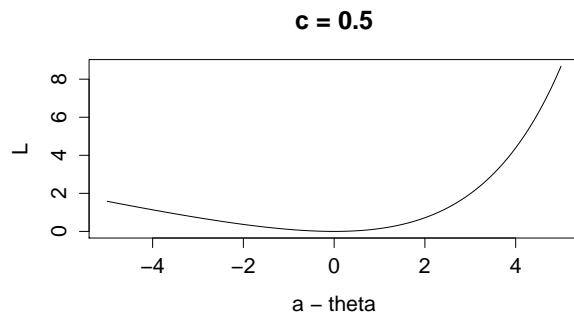
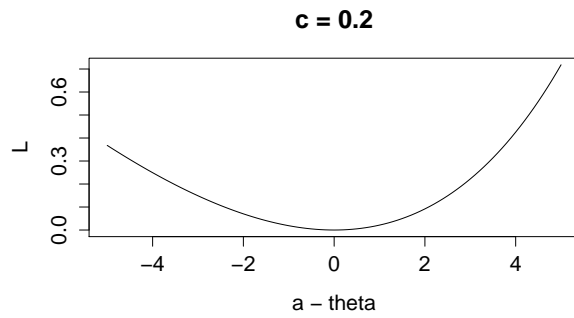


7.65

(a) 画出函数图像如下:



可见随着 c 的增加, 函数图像逐渐由对称变得不对称。

(b) $E(L(\theta, a)|x) = e^{c\delta} E(e^{-c\theta}|x) - c(\delta - E(\theta|x)) - 1$

求导可得 $ce^{c\delta} E(e^{-c\theta}|x) - c = 0 \Rightarrow \delta = -\frac{1}{c} \log E(e^{-c\theta}|x)$

而 $ce^{c\delta}E(e^{-c\theta}|x) - c$ 随 δ 的单调递增, 故极值为极小值, 满足要求, 即:

$$\delta^\pi(x) = -\frac{1}{c} \log E(e^{-c\theta}|x)$$

(c) 这里的 $\pi(\theta)$ 代表全实轴的均匀分布函数, 可先设 $\pi(\theta) = \frac{1}{D}$ 最后令

$D \rightarrow \infty$ (其实后面的计算与 D 无关)

$$f(x, \theta) = C e^{-\sum_{i=1}^n \frac{(x_i - \bar{x})^2}{2\sigma^2}} e^{-\frac{n(\bar{x} - \theta)^2}{2\sigma^2}} = p(x) e^{-\frac{n(\bar{x} - \theta)^2}{2\sigma^2}}$$

$$m(x) = \int f(x|\theta) \pi(\theta) d\theta = p(x) \int e^{-\frac{n(\bar{x} - \theta)^2}{2\sigma^2}} d\theta$$

$$\pi(\theta|x) = \frac{f(x, \theta)}{m(x)} = \frac{e^{-\frac{n(\bar{x} - \theta)^2}{2\sigma^2}}}{\int e^{-\frac{n(\bar{x} - \theta)^2}{2\sigma^2}} d\theta}$$

即 $\pi(\theta|x) \sim n(\bar{x}, \frac{\sigma^2}{n})$ 可以得到

$$E(\theta|x) = \bar{x}$$

$$E(e^{-c\theta}|x) = M_{\theta|x}(-c) = e^{-c\bar{x} + \frac{\sigma^2 c^2}{2n}}$$

$$\Rightarrow E(L(\cdot, \delta)|x) = \frac{\sigma^2 c^2}{2n}$$