# Второе задание по БМСО

### Ярослав Аверьянов

### Октябрь 2015

#### Первая задача 1

Последовательность HOP CB  $\sim U[0,\theta]$ . Априорное распределение  $\theta$  - распределение Парето.

$$F(\theta) = \begin{cases} 0, & \theta < \theta_m, \\ 1 - (\frac{\theta_m}{\theta})^k, & \theta \geq \theta_m, \end{cases}$$
 Где  $\theta_m > 0$  и  $k \in \mathbf{N}$  - известные параметры.

Доказать, что апостериорное распределение параметра - Парето-распределение, найти его параметры.

$$p(\theta) = \begin{cases} 0, & \theta < \theta_m, \\ \frac{k\theta_m^k}{\theta^{k+1}}, & \theta \ge \theta_m, \end{cases}$$

 $\begin{pmatrix} \theta^{k+1}, & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots \\ \Pi$ равдоподобие для выборки **X** может быть записано так:

$$L(x,\theta) = \frac{1}{\theta^n}\mathbf{I}[x_{(n)} \leq \theta] \propto \frac{1}{\theta^n}(n-1)x_{(n)}^{n-1}\mathbf{I}[x_{(n)} \leq \theta] \propto Pareto(n-1,x_{(n)}).$$

Теперь рассмотрим априорное распределение параметра  $\theta$ :

$$p(x,\theta) \propto \frac{1}{\theta^n} \mathbf{I}[x_{(n)} \leq \theta] \frac{k\theta_m^k}{\theta^{k+1}} \propto \frac{1}{\theta^{n+k+1}} \mathbf{I}[max(x_{(n)},\theta_m) \leq \theta] \propto Pareto(n + k, max(x_{(n)},\theta_m)).$$

Ч.т.д.

## Вторая задача

Наблюдается выборка  $\mathbf{D} = [x_i]_{i=1}^N$  НОР СВ. Пусть правдоподобие  $p(\mathbf{x}, \boldsymbol{\theta}), \mathbf{x} \in$  $\mathbf{R}^n, \pmb{\theta} \in \mathbf{R}^p$  - из экспоненциального семейства:

$$p(\mathbf{x}|\boldsymbol{\theta}) = h_l(\mathbf{x})exp(\boldsymbol{\theta}^T t(\mathbf{x}) - a_l(\boldsymbol{\theta}))$$

Априорное распределение:

$$\pi(\boldsymbol{\theta}|\boldsymbol{\lambda}_1, \lambda_2) = h_p(\boldsymbol{\theta}) exp(\boldsymbol{\lambda}_1^T \boldsymbol{\theta} - \lambda_2 a_l(\boldsymbol{\theta}) - a_p(\boldsymbol{\lambda}_1, \lambda_2))$$

Показать, что такое семейство априорных распределений - сопряженное относительно правдоподобия. Найти параметры апостериорного распределения.

Вычислим апостериорное распределение  $\theta$ :

$$p(\boldsymbol{\theta}|\mathbf{x}) \propto \pi(\boldsymbol{\theta}|\boldsymbol{\lambda}_1, \lambda_2) \prod_{i=1}^{N} p(\mathbf{x}_i|\boldsymbol{\theta}) = h_p(\boldsymbol{\theta}) exp(\boldsymbol{\lambda}_1^T \boldsymbol{\theta} - \lambda_2 a_l(\boldsymbol{\theta}) - a_p(\boldsymbol{\lambda}_1, \lambda_2)) (\prod_{i=1}^{N} h_l(\mathbf{x}_i)) exp(\boldsymbol{\theta}^T \sum_{i=1}^{N} t(\mathbf{x}_i) - Na_l(\boldsymbol{\theta})) \propto h_p(\boldsymbol{\theta}) exp((\boldsymbol{\lambda}_1 + \sum_{i=1}^{N} t(\mathbf{x}_i))^T \boldsymbol{\theta} - (\lambda_2 + N)a_l(\boldsymbol{\theta}))$$

В итоге апостериорное и априорное распределение  $\propto \pi(\boldsymbol{\theta}, \boldsymbol{\lambda_1'}, \boldsymbol{\lambda_2'})$ , где  $\boldsymbol{\lambda_1'} = \boldsymbol{\lambda_1} + \sum\limits_{i=1}^N t(\mathbf{x}_i), \boldsymbol{\lambda_2'} = \lambda_2 + N.$ 

## 3 Третья задача

$$\pi(\theta) = \begin{cases} 1, & 0 \le \theta \le 1, \\ 0, & , \end{cases}$$

 $\theta' = log \frac{\theta}{1-\theta}$  - оцениваемый параметр.

а) Покажем, что такое преобразование параметра есть взаимнооднозначное отображение из (0,1) в  ${\bf R}$ .

 $\frac{d\theta^{'}}{d\theta}=\frac{1}{\theta(1-\theta)}>0$  и  $log\frac{\theta}{1-\theta}$  - непрерывная фунция от  $\theta\to$ , по теореме об обратной функции, существует функция, обратная к  $log\frac{\theta}{1-\theta}$ , причем непрерывная и строго возрастающая  $\to$  преобразование  $\theta^{'}=log\frac{\theta}{1-\theta}$  есть взаимнооднозначное отображение (по теореме о взаимнооднозначном отображении).

б) Найдем априорное распределение  $\omega(\theta)$   $\theta'$  для равномерного априорного распределения  $\pi(\theta)$ :

$$\omega(\theta)d\theta = \pi(\theta^{'})d\theta^{'} = \pi(\theta^{'}(\theta))\frac{d\theta^{'}}{d\theta}d\theta = \frac{1}{\theta(1-\theta)d\theta}$$

$$ightarrow \omega( heta) = rac{1}{ heta(1- heta)}$$
 - не равномерное.

# 4 Четвертая задача

а) Покажем, что для нормального распределения  $p(x|\theta)$  с известной дисперсией  $\sigma^2 > 0$  матрица Фишера  $I(\theta)$  не зависит от  $\theta$ .

Запишем логарифм правдоподобия:

$$\begin{split} l(x|\theta) &= log f(x|\theta) = -\frac{1}{2}log(2\pi\sigma^2) - \frac{(x-\theta)^2}{2\sigma^2} \\ l^{'}(x|\theta) &= \frac{x-\theta}{\sigma^2}, l^{''}(x|\theta) = -\frac{1}{\sigma^2} \end{split}$$

Убедимся, что матрица Фишера не зависит от  $\theta$ :

$$I(\theta) = -\mathbf{E}[l''(x|\theta)] = \frac{1}{\sigma^2}$$

б) Выпишем априорное распределение Джеффри  $\pi_J(\theta)$  для распределения из а):

$$\pi_J(\theta) \propto \sqrt{I(\theta)} = \sqrt{\frac{1}{\sigma^2}} \propto 1$$

Распределение - не корректное, т.к.  $\int \pi_J(\theta) d\theta \neq 1$ 

в) Апостериорное распределение:

$$\begin{split} p(\theta|x) &\propto p(x|\theta)p(\theta) \\ p(\theta) &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_0}exp(-\frac{(\theta-\theta_0)^2}{2\sigma_0^2}) \\ p(\theta|x) &\propto exp(-\frac{(\theta-\theta_0)^2}{2\sigma_0^2})exp(-\frac{(x-\theta)}{2\sigma^2}) \propto exp(-\frac{-(\theta-\overline{\theta})^2}{2\overline{\sigma}^2}) \text{ корректно.} \end{split}$$