

$$P(\theta|x) = \frac{P(x|\theta) \cdot P(\theta)}{P(x)}$$

1)  $X_1, \dots, X_n \sim P$ . Найти сопр. распр.е, Answer, распр.е + его мат.ож./моду/медиану

а)  $P = \text{Bin}(m, \theta)$ ,  $m$  известно

$p_t(x) = \binom{m}{x} t^x (1-t)^{m-x}$ , логлихия:  $p_t(\vec{x}) = \prod_{i=1}^n p_t(x_i) = \left[ \prod_{i=1}^n \binom{m}{x_i} \right] \cdot t^{\sum x_i} \cdot (1-t)^{\sum (m-x_i)}$  - это "P(x|θ)"

Ана бинаomialного распр.е сопр.е. бинаomialного распр.е. Априорное распр.е  $\theta$ :  $\theta \sim \text{Beta}(\alpha, \beta)$ , т.е.

$q(t) = \frac{t^{\alpha-1} (1-t)^{\beta-1}}{B(\alpha, \beta)}$ . Тогда знаем числит. и ФНБ бинеса:  $q(t) \cdot p_t(\vec{x}) = \frac{\prod_{i=1}^n \binom{m}{x_i}}{B(\alpha, \beta)} \cdot t^{\alpha-1 + \sum x_i} \cdot (1-t)^{\beta-1 + mn - \sum x_i} \propto t^{\alpha-1 + \sum x_i} \cdot (1-t)^{\beta-1 + mn - \sum x_i}$

В этом выражении пропаяли бинаomialное распр.е  $\text{Beta}(\alpha + \sum x_i, \beta + mn - \sum x_i)$ , что и требуется (Априорное распр.е нахл).  $E(\theta|x) = \frac{\alpha + \sum x_i}{\alpha + \beta + mn}$  (табл. распределений)

б)  $P = U(0, \theta)$ , + посчитать Априорное распр.е и его интервал

$p_t(x) = \frac{1}{t} \mathbb{1}_{[0, t]}$ ,  $p_t(\vec{x}) = \frac{1}{t^n} \mathbb{1}_{\{0 \leq x_{(1)}\}} \mathbb{1}_{\{x_{(n)} \leq t\}}$ . Сопряженное - ларето (спосред; сдвиг; масштаб), т.е.

$q(t) = \frac{\alpha t^{\alpha-1}}{t^{\alpha+n}}$ .  $q(t) \cdot p_t(\vec{x}) = \frac{\alpha t^{\alpha-1}}{t^{\alpha+n}} \mathbb{1}_{\{0 \leq x_{(1)}\}} \mathbb{1}_{\{x_{(n)} \leq t\}} \mathbb{1}_{\{t \geq t\}} \propto \frac{1}{t^{\alpha+n}}$  - ларето распр.е, Априорное распр.е - Pareto( $t_0, \alpha+n$ ).

$E(\theta|x) = \frac{\alpha t}{\alpha-1}$ ,  $\alpha > 1$ ;  $M(\theta|x) = 2 \cdot 2^{1/\alpha}$ ;  $m(\theta, x) = t$

Раб. интервал:  $(U_{\alpha/2}, U_{1-\alpha/2})$ , где  $\alpha = 0.05$ ,  $U_{\dots}$  - квантили ларето ( $t_0, \alpha+n$ )

б)  $P = \text{Cat}(\theta_1, \dots, \theta_K)$

$p_t(x) = \prod_{j=1}^K t_j^{x_j}$ ,  $p_t(\vec{x}) = \prod_{i=1}^n \prod_{j=1}^K t_j^{x_{ij}} = \prod_{j=1}^K t_j^{\sum_{i=1}^n x_{ij}}$ . Сопряженное - ларето (сдвиг; масштаб), т.е.

$q(\vec{t}) = \frac{1}{B(\vec{t})} \prod_{j=1}^K t_j^{\alpha_j-1}$   $\Rightarrow q(\vec{t}) \cdot p_t(\vec{x}) = \frac{1}{B(\vec{t})} \prod_{j=1}^K t_j^{\alpha_j-1 + \sum_{i=1}^n x_{ij}}$ , т.е. Априорное - ларето ( $\alpha_1 + n_1, \dots, \alpha_K + n_K$ )

$E(\theta_j|x) = \frac{\alpha_j + n_j}{\sum_{i=1}^K (\alpha_i + n_i)}$

2)  $X_1, \dots, X_n \sim P \in \mathcal{P} = \{P_t | t \in \Theta\}$   $\Leftrightarrow$  эксл. класс распр.е. Док-те:  $\exists Q$  сопр. к  $\mathcal{P}$  и пусть эксл. класс

вспомогат. def эксл. класса:  $p_t(x) = \frac{g(x)}{h(t)} e^{t^T u(x)}$   $\Rightarrow p_t(\vec{x}) = \frac{1}{h(t)} \cdot \left( \prod_{i=1}^n g(x_i) \right) \cdot e^{t^T \sum_{i=1}^n u(x_i)}$ , при этом, чтобы

сопряженное распр.е было в эксл. классе:  $q(t) = \frac{G(t)}{H(t)} e^{\theta^T v(t)}$ . Тогда  $f(\vec{x}, t) = q(t) \cdot p_t(\vec{x}) = \frac{\prod_{i=1}^n g(x_i)}{H(t)} \cdot \frac{G(t)}{h(t)} e^{\theta^T v(t)}$ .

$e^{t^T \sum_{i=1}^n u(x_i)}$  - видно, что эта часть факторизовалась так, что сопр. эксл. класс, ч.т.д.

3)  $\theta$  - вект. параметр в бинаomial. Найти сопр. Априорное распр.е  $\theta$  методом максимизации

Пусть  $X_1, \dots, X_n \sim \text{Bern}(\theta)$ .  $p_\theta(\vec{x}) = \prod_{i=1}^n \theta^{x_i} (1-\theta)^{1-x_i} = \theta^{\sum x_i} (1-\theta)^{n - \sum x_i}$ ,  $\ell_x(\theta) = \ln p_\theta(\vec{x}) = \ln \theta \cdot \sum x_i + \ln(1-\theta) \cdot (n - \sum x_i)$

$\frac{\partial \ell_x(\theta)}{\partial \theta} = \frac{\sum x_i}{\theta} - \frac{n - \sum x_i}{1-\theta}$ ,  $\frac{\partial^2 \ell_x(\theta)}{\partial \theta^2} = -\frac{\sum x_i}{\theta^2} - \frac{n - \sum x_i}{(1-\theta)^2}$ ,  $I(\theta) = -E_\theta \frac{\partial^2 \ell_x(\theta)}{\partial \theta^2} = \frac{n}{\theta(1-\theta)}$

$p(\theta) \propto \sqrt{\frac{n}{\theta(1-\theta)}} \Rightarrow \text{Beta}(1/2, 1/2)$