

Дмитрий Петрович Ветров

(I)

ФММО лекция

02.09.16

$$p(x|y) \stackrel{\text{def}}{=} \frac{p(x,y)}{p(y)}$$

Conditional = Joint {совместное}
{условное} Marginal {маргинальное}
(Prior)

$$p(x,y) = p(x) \cdot p(y)$$

$$p(y|x) \cdot p(x) = p(x,y) = p(x|y) \cdot p(y)$$

Product rule:

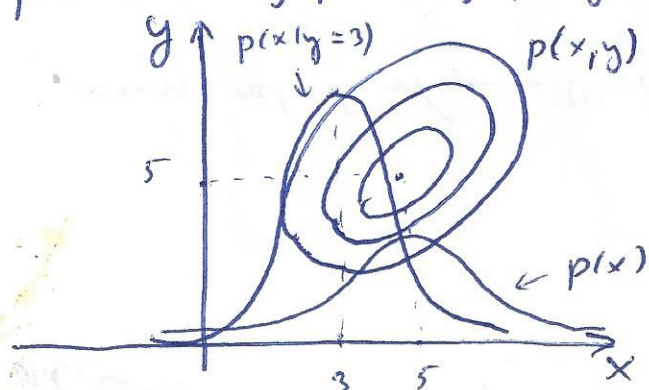
$$p(x_1, x_2, \dots, x_n) = p(x_n | x_1 \dots x_{n-1}) \dots p(x_2 | x_1) \cdot p(x_1)$$

$$p(y|x) = \frac{p(x|y) \cdot p(y)}{p(x)} \quad \{ \text{формула Байеса} \}$$

$$\int p(y) dy = 1, \quad \int p(y|x) dy = 1, \quad \int p(y|x) dx \geq 0$$

$$p(y|x) = \frac{p(x|y) \cdot p(y)}{p(x)} \quad \int dy$$

$$p(x) = \int p(x|y) p(y) dy = \mathbb{E}_y p(x|y) = \int p(x,y) dy$$



$p(x,y)$
 $p(x|y=3)$
 $p(x)$

$$p(x|y) = \frac{p(x,y)}{p(y)} = \frac{p(y|x) \cdot p(x)}{\int p(y|x) p(x) dx}$$

Th Bayes

{направленное}

{у известен}

Likelihood \times Prior

Posterior =

Evidence {основанность}

{априорное распределение}

	Фрекенстист частотный подход	Bayesian байесовский подход
Интерпретация случайности	Объективная неопределенность	Субъективное незнание
Величины	Случайные и детерминированные x - сл. в. μ - параметр	Все случайные $x_1, \dots, x_n \sim N(x \mu, \tau)$ x, μ - сл. в.
Метод вывода	ML $\frac{k}{n}$	Th Bayes $\frac{k+1}{n+2}$ коррекция на априорное представление

$$p(X|\mu) = \prod_{i=1}^n p(x_i|\mu) \rightarrow \max_{\mu}$$

$$\ln p(X|\mu) = \sum_{i=1}^n \ln p(x_i|\mu) \rightarrow \max_{\mu}$$

$$\hat{\mu}_{ML} = \arg \max \ln p(X|\mu)$$

$$\mathbb{E} \hat{\mu}_{ML} = \mu \quad \forall n \gg 1, \quad \hat{\mu}_{ML} \rightarrow \mu, \text{ при } n \rightarrow \infty$$

$\mathbb{D} \hat{\mu}_{ML}$ - наименьшая

$$p(X|\lambda) = \prod_{i=1}^n p(x_i|\lambda) \rightarrow \max_{\lambda}$$

$$\begin{aligned} \mathcal{L}(\lambda) &= \sum_{i=1}^n \ln e^{-\lambda} \frac{\lambda^{x_i}}{x_i!} = \sum_{i=1}^n (\ln e^{-\lambda} + x_i \ln \lambda - \\ &\quad - \ln x_i!) = \sum_{i=1}^n (x_i \ln \lambda - \lambda - \ln x_i!) \end{aligned}$$

$$\mathcal{L}'(\lambda) = \sum_{i=1}^n \left(\frac{x_i}{\lambda} - 1 \right) = 0$$

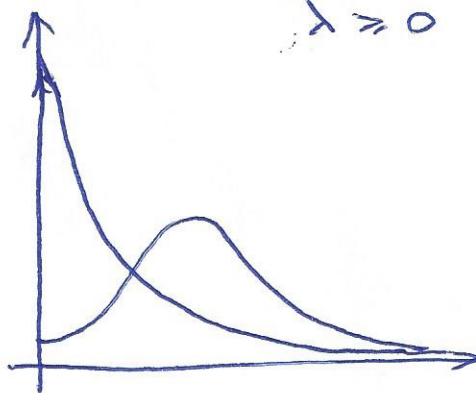
$$\frac{1}{\lambda} \sum_{i=1}^n x_i - n = 0, \quad \hat{\lambda} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$$

$$\# p(\lambda|X) = \frac{p(X|\lambda)p(\lambda)}{p(X)} \quad \textcircled{=}$$

$$G(\lambda|a, b) = \frac{b^a \lambda^{a-1} e^{-b\lambda}}{\Gamma(a)} \quad \begin{matrix} a, b > 0 \\ \lambda \geq 0 \end{matrix}$$

$$\Gamma(a) = \int_0^{\infty} \lambda^{a-1} e^{-\lambda} d\lambda$$

$$\mathbb{E}\lambda = \frac{a}{b}, \quad \mathbb{D}\lambda = \frac{a}{b^2}$$



$$\textcircled{=} \frac{1}{Z} \left(\prod_{i=1}^n \left[\frac{e^{-\lambda} \lambda^{x_i}}{(x_i!) } \right] \cdot \lambda^{a-1} e^{-b\lambda} \right) =$$

$$= \frac{1}{Z} \lambda^{a-1} e^{-b\lambda - \lambda n} \prod_{i=1}^n \frac{\lambda^{x_i}}{(x_i!) } = \frac{1}{Z} e^{-\lambda(b+n)} \lambda^{a-1 + \sum_{i=1}^n x_i}$$

$$= \frac{1}{Z} e^{-\lambda(b+n)} \cdot \lambda^{a-1 + \sum_{i=1}^n x_i}$$

$$\mathbb{E}\eta = \frac{a + \sum_{i=1}^n x_i}{b + n}$$

(mp 3)

02.09.16

БММО семинар

x, t, θ

sum: $\int p(a, b) db = p(a)$

$p(x, t, \theta)$

prod: $p(a, b) = p(a|b)p(b)$

Больница

d, t

$$p(d=1) = 10^{-4}$$

$$p(t=1|d=1) = 99\%$$

$$p(t=0|d=0) = 99\%$$

$$p(d=1|t=1) = ?$$

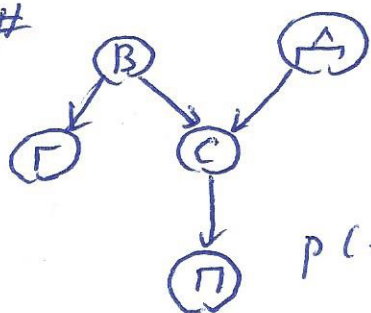
$$p(d=1|t=1) = \frac{p(t=1, d=1)}{p(t=1)} = \frac{p(t=1|d=1)p(d=1)}{p(t=1)} \quad \ominus$$

$$p(t=1) = p(t=1|d=0)p(d=0) + p(t=1|d=1)p(d=1)$$

$$p(t=1) = 0.99 \cdot 10^{-4} + (1 - 0.99) \cdot 10^{-4} = 10^{-4}$$

$$\ominus \frac{(1 - 0.99) \cdot 10^{-4}}{10^{-4}} = 10^{-1} ?$$

#



$$p(z, b, c, g, n) = p(b)p(g)p(z|b)$$

$$\cdot p(c|b, g) \cdot p(n|c)$$

$$p(b=1|z=1) = \frac{p(z=1|b=1)p(b=1)}{\sum_b p(z=1|b)p(b)}$$

$$p(b=1|n=1) = \frac{p(n=1|b=1)p(b=1)}{\sum_b p(n=1|b)p(b)} \quad \ominus$$

$$p(n=1, b=1)$$

$$\sum_{z, c, g} p(n=1, z, c, g, b=1) p(b=1) =$$

$$\text{cmp 1} = \sum_{z, c, g} p(b=1)p(g)p(z|b=1)p(c|b=1, g)p(n=1|c)$$

$$p(b=1 | z=1, n=1) = \frac{p(b=1, z=1, n=1)}{p(z=1, n=1)} =$$

$$= \frac{\sum_{c, g} p(b=1, z=1, n=1, c, g)}{\sum_{b, c, g} p(z=1, n=1, b, c, g)}$$

$X_1 \sim \text{Pois}(\lambda_1)$
 $X_2 \sim \text{Pois}(\lambda_2)$ $p(x_i) = e^{-\lambda_i} \frac{\lambda_i^k}{k!}$

$$p(X_1 + X_2 = k) = \sum_{s=0}^k p(X_1 = s) p(X_2 = k-s) =$$

$$= \sum_{s=0}^k \frac{e^{-\lambda_1} \lambda_1^s}{s!} \frac{e^{-\lambda_2} \lambda_2^{k-s}}{(k-s)!} = e^{-\lambda_1 - \lambda_2} \sum_{s=0}^k \frac{\lambda_1^s \lambda_2^{k-s}}{s! (k-s)!} =$$

$$= \frac{e^{-\lambda_1 - \lambda_2}}{k!} \sum_{s=0}^k \binom{k}{s} \lambda_1^s \lambda_2^{k-s} = \frac{e^{-\lambda_1 - \lambda_2}}{k!} (\lambda_1 + \lambda_2)^k$$

$$\varphi(t) = \sum_{k=0}^{\infty} t^k p(X=k) = \sum_{k=0}^{\infty} t^k e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!} =$$

$$= e^{-\lambda} \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(t\lambda)^k}{k!} = e^{t\lambda} e^{-\lambda} = e^{\lambda(t-1)}$$

$$\begin{cases} e^{\lambda_1(t-1)} \\ e^{\lambda_2(t-1)} \end{cases} \rightarrow e^{(\lambda_1 + \lambda_2)(t-1)}$$

Правдоподобие — вероятности выдвигать при условии параметра.

$$x_1, \dots, x_n \sim \text{Pois}(\lambda)$$

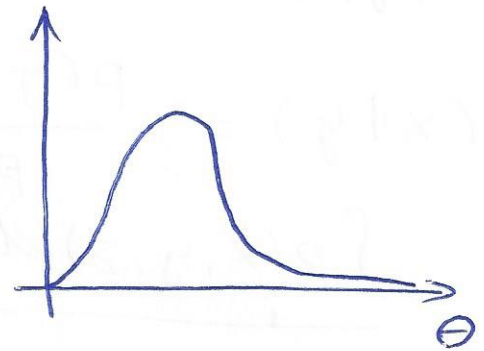
$$p(x_i = k) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!}$$

Оценки	Почечение (реже интервалы)	Posterior (распределение)
Применимость	$n \gg 1$ $\left\{ \frac{n}{k} \gg 1 \right\}$ k - число каструируемых параметров	$\forall n \in \mathbb{Z}_+$

① Регуляризация ML

② Композируемость

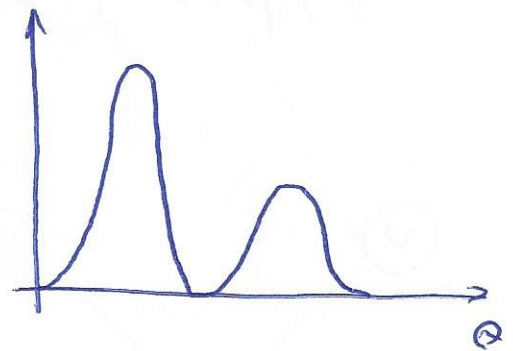
$p(\theta)$ Prior



1) x_1

$$p(\theta | x_1) = \frac{p_1(x_1 | \theta) p(\theta)}{\int p_1(x_1 | \theta) p(\theta) d\theta}$$

хвост



2) x_2

$$p(\theta | x_1, x_2) = \frac{p_2(x_2 | \theta) \cdot p(\theta | x_1)}{\int p_2(x_2 | \theta) p(\theta | x_1) d\theta}$$

$$p(z | x, y) \propto \frac{p(z | x) \cdot p(z | y)}{p(z)}$$

③ Стриминг

$p(\theta | x_1, \dots, x_n) \rightarrow x_{n+1}$

$$p(\theta | x_1, \dots, x_{n+1}) = \frac{p(x_{n+1} | \theta) \cdot p(\theta | x_1, \dots, x_n)}{\int p(x_{n+1} | \theta) \cdot p(\theta | x_1, \dots, x_n) d\theta}$$

$$\int p(x_{n+1} | \theta) \cdot p(\theta | x_1, \dots, x_n) d\theta$$

④ Моделирование с латентами

⑤ Масштабируемость

$$\frac{A, A \rightarrow B}{B}$$

$$\frac{A \rightarrow B, B}{A - ?}$$

$$\frac{p(A), p(B|A), p(B)}{p(A|B)}$$

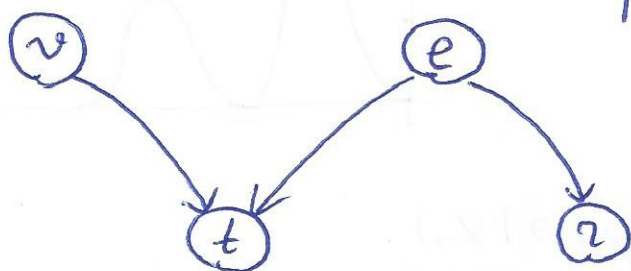
Приближение к квазилогическому утверждению

$$\frac{p(B|A)p(A)}{\int p(B|A) \cdot p(A) dA}$$

$$p(x, y, z)$$

$$p(x|y) = \frac{p(y|x)p(x)}{p(y)} = \frac{\int p(x, y) dz}{p(y)} =$$

$$= \frac{\int p(x, y, z) dz}{\iint p(x, y, z) dx dz}$$



$$p(v, t, e, z) = p(t|v, e) \cdot p(z|e) \cdot p(e) \cdot p(v)$$

$$p(v=1) = 2 \cdot 10^{-4}$$

$$p(e=1) = 10^{-2}$$

$$p(z=1|e=1) = 0.5$$

$$p(z=1|e=0) = 0$$

$p(t=1 v, e)$	$e=1$	$e=0$
$v=1$	1	1
$v=0$	0.1	0

$$p(v=1|t=1) = \frac{p(t=1|v=1)p(v=1)}{\sum_v p(t=1|v)p(v)} \quad \textcircled{=}$$

$$p(t|v) = \sum_{e \in \mathcal{E}} p(t|v, e)p(e)$$

$$p(x) = \int p(x|y)p(y)dy$$

$$p(x|z) = \int p(x|y, z)p(y)dy$$

$$p(t=1|v=1) = \overbrace{p(t=1|v=1, e=0)}^1 p(e=0) + p(t=1|v=1, e=1)p(e=1) = 1$$

$$p(t=1|v=0) = \overbrace{p(t=1|v=0, e=0)}^1 p(e=0) + p(t=1|v=0, e=1)p(e=1) = 10^{-3}$$

$$\textcircled{=} \frac{1 \cdot 2 \cdot 10^{-4}}{2 \cdot 10^{-4} + 10^{-3}(1 - 2 \cdot 10^{-4})} \approx \frac{2}{2+10} = \frac{1}{6} \approx 16\%$$

$$p(v) = 2 \cdot 10^{-3} \rightarrow \frac{2 \cdot 10^{-3}}{2 \cdot 10^{-3} + 10^{-3}(1 - 2 \cdot 10^{-3})} \approx \frac{2 \cdot 10^{-3}}{3 \cdot 10^{-3}} \approx 67\%$$

$$p(v=1|z=1, t=1) = \frac{p(v=1, z=1, t=1)}{p(t=1, z=1)} = \frac{\sum_e p(v=1, z=1, t=1, e)}{\sum_{v, e} p(v, t=1, z=1, e)} = \frac{\sum_e p(t=1|v=1, e)p(z=1|e)p(e)p(v=1)}{\sum_{v, e} p(t=1|v, e)p(z=1|e)p(e)p(v)} \approx 2b$$

$$p(v=1|e=1) = p(v=1|e=0) ?$$