

# Априорные распределения II

Сергей Николенко

Академический Университет, весенний семестр 2011

# Outline

- 1 Априорное распределение, сопряжённое нормальному
  - Напоминание
  - Когда оба параметра меняются

# Напоминание

- Напоминаю, что основная наша задача – как обучить параметры распределения и/или предсказать следующие его точки по имеющимся данным.
- В байесовском выводе участвуют:
  - $p(x | \theta)$  – правдоподобие данных;
  - $p(\theta)$  – априорное распределение;
  - $p(x) = \int_{\Theta} p(x | \theta)p(\theta)d\theta$  – маргинальное правдоподобие;
  - $p(\theta | x) = \frac{p(x|\theta)p(\theta)}{p(x)}$  – апостериорное распределение;
  - $p(x' | x) = \int_{\Theta} p(x' | \theta)p(\theta | x)d\theta$  – предсказание нового  $x'$ .
- Задача обычно в том, чтобы найти  $p(\theta | x)$  и/или  $p(x' | x)$ .

## Что мы уже знаем

- Если в нормальном распределении зафиксировать  $\sigma^2$  и обучать  $\mu$ , сопряжённым априорным распределением будет нормальное распределение  $\mathcal{N}(\mu_0, \sigma_0^2)$ , параметры которого меняются как

$$p(\mu | x) \sim \mathcal{N} \left( \frac{\sigma_0^2}{\sigma_0^2 + \sigma^2} x + \frac{\sigma^2}{\sigma_0^2 + \sigma^2} \mu_0, \left( \frac{1}{\sigma_0^2} + \frac{1}{\sigma^2} \right)^{-1} \right).$$

- В терминах  $(\mu, \tau)$  (где  $\tau = \frac{1}{\sigma^2}$ )

$$p(\mu | x) \sim \mathcal{N} \left( \frac{\tau}{\tau + \tau_0} x + \frac{\tau_0}{\tau + \tau_0} \mu_0, \tau + \tau_0 \right).$$

- Несколько точек  $x_1, \dots, x_n$  можно заменить на их среднее  $\bar{x}$  с дисперсией  $\frac{\sigma^2}{n}$ .

## Что мы уже знаем

- Если зафиксировать  $\mu$  и менять  $\sigma^2$ , то сопряжённым априорным распределением будет обратное гамма-распределение:

$$p(\sigma^2 \mid \alpha, \beta) \propto IG(\alpha, \beta) = \frac{\beta^\alpha}{\Gamma(\alpha)} z^{-\alpha-1} \exp\left(\frac{-\beta}{z}\right).$$

- Тогда в апостериорном распределении будет

$$p(\sigma^2 \mid x_1, \dots, x_n, \alpha, \beta) \propto IG\left(\alpha + \frac{n}{2}, \beta + \frac{1}{2} \sum (x_i - \mu)\right).$$

## Что мы уже знаем

- В терминах  $\tau$  будет обычное гамма-распределение:

$$p(\tau \mid \alpha, \beta) \propto G(\alpha, \beta) = \frac{\beta^\alpha}{\Gamma(\alpha)} \tau^{\alpha-1} \exp(-\tau\beta).$$

- И апостериорное распределение:

$$\begin{aligned} p(\tau \mid x_1, \dots, x_n, \alpha, \beta) &\propto G\left(\alpha + \frac{n}{2}, \beta + \frac{1}{2} \sum (x_i - \mu)\right) \propto \\ &\propto \tau^{\alpha + \frac{n}{2} - 1} \exp\left(-\tau \left(\beta + \frac{1}{2} \sum (x_i - \mu)\right)\right). \end{aligned}$$

## Когда $\mu$ , и $\sigma^2$ меняются

- Что делать, когда  $\mu$ , и  $\sigma^2$  меняются?
- Можно было бы предположить, что  $\mu$  и  $\sigma^2$  независимы; тогда просто априорное распределение будет

$$p(\mu, \sigma \mid \mu_0, \sigma_0, \alpha, \beta) \propto \mathcal{N}(\mu_0, \sigma_0^2) \cdot IG(\alpha, \beta).$$

- К сожалению, это распределение не будет сопряжённым нормальным. Почему?

## Когда $\mu$ , и $\sigma^2$ меняются

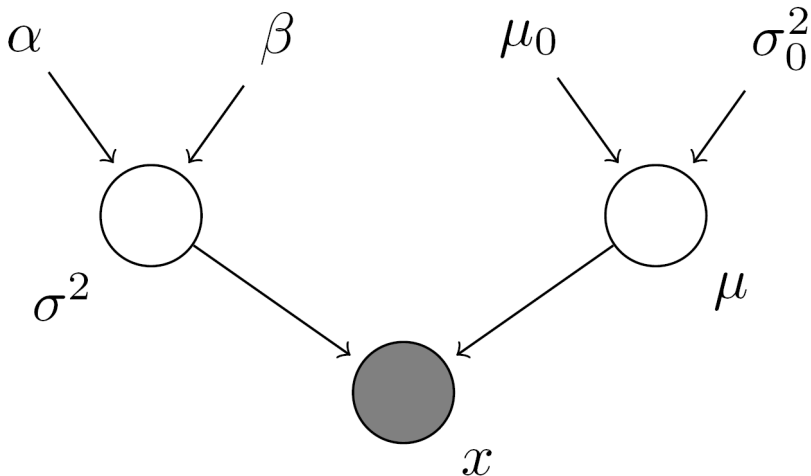
- Что делать, когда  $\mu$ , и  $\sigma^2$  меняются?
- Можно было бы предположить, что  $\mu$  и  $\sigma^2$  независимы; тогда просто априорное распределение будет

$$p(\mu, \sigma \mid \mu_0, \sigma_0, \alpha, \beta) \propto \mathcal{N}(\mu_0, \sigma_0^2) \cdot IG(\alpha, \beta).$$

- К сожалению, это распределение не будет сопряжённым нормальным. Почему?
- Потому что  $\mu$  и  $\sigma^2$  зависимы. :) Новая точка  $x$  вводит зависимость между ними.



## Графическая модель



# Когда $\mu$ , и $\sigma^2$ меняются

- В настоящем сопряжённом априорном распределении будут:

$$\begin{aligned}x \mid \mu, \tau &\sim \mathcal{N}(\mu, \tau), \\ \mu \mid \tau &\sim \mathcal{N}(\mu_0, n_0\tau), \\ \tau &\sim G(\alpha, \beta).\end{aligned}$$

- Давайте выясним, как изменятся параметры, и заодно докажем.

# Когда $\mu$ , и $\sigma^2$ меняются

- Самое простое – это, по уже известным результатам,

$$\mu | x, \tau \sim \mathcal{N} \left( \frac{n\tau}{n\tau + n_0\tau} \bar{x} + \frac{n_0\tau}{n\tau + n_0\tau} \mu_0, n\tau + n_0\tau \right).$$

- Затем давайте разберёмся с  $\tau | x$ :

$$p(\tau, \mu | x) \propto p(\tau) \cdot p(\mu | \tau) \cdot p(x | \tau, \mu),$$

и мы хотим это распределение маргинализовать по  $\mu$ ...

Когда  $\mu$ , и  $\sigma^2$  меняются

- Подсчитаем:

$$\begin{aligned} p(\tau, \mu | x) &\propto p(\tau) \cdot p(\mu | \tau) \cdot p(x | \tau, \mu) \\ &\propto \tau^{\alpha-1} e^{-\tau\beta} \cdot \tau^{\frac{1}{2}} e^{-\frac{n_0\tau}{2}(\mu-\mu_0)^2} \cdot \tau^{\frac{n}{2}} e^{-\frac{\tau}{2} \sum (x_i-\mu)^2} \\ &\propto \tau^{\alpha+\frac{n}{2}-\frac{1}{2}} e^{-\tau(\beta+\frac{1}{2} \sum (x_i-\bar{x})^2)} e^{-\frac{\tau}{2} (n_0(\mu-\mu_0)^2+n(\bar{x}-\mu)^2)} \end{aligned}$$

(простой трюк:  $x_i - \mu = x_i - \bar{x} + \bar{x} - \mu$ ).

# Когда $\mu$ , и $\sigma^2$ меняются

- Теперь надо проинтегрировать

$$\int_{\mu} e^{-\frac{\tau}{2}(n_0(\mu-\mu_0)^2+n(\bar{x}-\mu)^2)} d\mu.$$

**Упражнение.** Проинтегрируйте. :) Должна получиться нормировочная константа

$$\tau^{-\frac{1}{2}} e^{\frac{-nn_0\tau}{2(n+n_0)}(\bar{x}-\mu_0)^2}.$$

# Когда $\mu$ , и $\sigma^2$ меняются

- Таким образом, получается апостериорное распределение

$$p(\tau | x) \propto \tau^{\alpha + \frac{n}{2} - 1} e^{-\tau \left( \beta + \frac{1}{2} \sum (x_i - \bar{x})^2 + \frac{nn_0}{2(n+n_0)} (\bar{x} - \mu_0)^2 \right)}.$$

- Итого результаты такие:

$$\begin{aligned} \mu | \tau, x &\sim \mathcal{N} \left( \frac{n\tau}{n\tau + n_0\tau} \bar{x} + \frac{n_0\tau}{n\tau + n_0\tau} \mu_0, n\tau + n_0\tau \right), \\ \tau | x &\sim G \left( \alpha + \frac{n}{2}, \beta + \frac{1}{2} \sum (x_i - \bar{x})^2 + \frac{nn_0}{2(n+n_0)} (\bar{x} - \mu_0)^2 \right). \end{aligned}$$

# Предсказание

- Теперь предсказание нового  $x_{\text{new}}$ :

$$\begin{aligned}
 p(x_{\text{new}} | x) &= \iint \underbrace{\text{Gamma}}_{\tau|x} \cdot \underbrace{\text{Gaussian}}_{\mu|\tau,x} \cdot \underbrace{\text{Gaussian}}_{x_{\text{new}}|\tau,\mu} d\tau d\mu = \\
 &= \int \underbrace{\text{Gamma}}_{\tau|x} \int \underbrace{\text{Gaussian}}_{\mu|\tau,x} \cdot \underbrace{\text{Gaussian}}_{x_{\text{new}}|\tau,\mu} d\tau d\mu = \\
 &= \int \underbrace{\text{Gamma}}_{\tau|x} \cdot \underbrace{\text{Gaussian}}_{x_{\text{new}}|\tau,x} d\tau = \dots
 \end{aligned}$$

- Упражнение (с прошлой лекции): какое распределение получится?

**Упражнение.** Запишите формулу апостериорного распределения  $p(x_{\text{new}} | x)$ .

Thank you!

**Спасибо за внимание!**