

Московский государственный университет им. М. В. Ломоносова  
Факультет вычислительной математики и кибернетики  
Кафедра математических методов прогнозирования

Задание № 1.  
Вероятностные модели посещаемости курса

*Автор:* Арбузова Дарья  
*Группа:* 417

# 1 Цели задания

В рамках данного задания мы познакомимся с байесовскими сетями. . .

## 2 Описание моделей

Рассмотрим модель посещаемости студентами одного курса лекции. Пусть аудитория данного курса состоит из студентов профильной кафедры, а также студентов других кафедр. Обозначим через  $a$  количество студентов, распределившихся на профильную кафедру, а через  $b$  — количество студентов других кафедр на курсе. Пусть студенты профильной кафедры посещают курс с некоторой вероятностью  $p_1$ , а студенты остальных кафедр — с вероятностью  $p_2$ . Обозначим через  $c$  количество студентов на данной лекции. Тогда случайная величина  $c|a, b$  есть сумма двух случайных величин, распределённых по биномиальному закону  $B(a, p_1)$  и  $B(b, p_2)$  соответственно. Пусть далее на лекции по курсу ведется запись студентов. При этом каждый студент записывается сам, а также, быть может, записывает своего товарища, которого на лекции на самом деле нет. Пусть студент записывает своего товарища с некоторой вероятностью  $p_3$ . Обозначим через  $d$  общее количество записавшихся на данной лекции. Тогда случайная величина  $d|c$  представляет собой сумму  $c$  и случайной величины, распределённой по биномиальному закону  $B(c, p_3)$ . Для завершения задания вероятностной модели осталось определить априорные вероятности для  $a$  и для  $b$ . Пусть обе эти величины распределены равномерно в своих интервалах  $[a_{min}; a_{max}]$  и  $[b_{min}; b_{max}]$  (дискретное равномерное распределение). Таким образом, мы определили следующую вероятностную модель:

Рассмотрим несколько упрощённую версию модели 1. Известно, что биномиальное распределение  $B(n, p)$  при большом количестве испытаний и маленькой вероятности успеха может быть с высокой точностью приближено пуассоновским распределением  $Poiss(\lambda)$  с  $\lambda = np$ . Известно также, что сумма двух пуассоновских распределений с параметрами  $\lambda_1$  и  $\lambda_2$  есть пуассоновское распределение с параметром  $\lambda_1 + \lambda_2$  (для биномиальных распределений аналогичное неверно). Таким образом, мы можем сформулировать вероятностную модель, которая является приближённой версией модели 1:

## 3 Модель 1

### 3.1 Вывод формул для расчёта распределений

Проведём вывод необходимых распределений для рассматриваемой модели, пользуясь фактами из теории вероятностей:

$$a \sim R[a_{min}; a_{max}]$$

$$\begin{aligned} p(a) &= \frac{1}{a_{max} - a_{min} + 1} \\ \mathbb{E}[a] &= \frac{a_{min} + a_{max}}{2} \\ \mathbb{D}[a] &= \frac{(a_{max} - a_{min} + 1)^2 - 1}{12} \end{aligned}$$

---

$b \sim R[b_{min}; b_{max}]$  аналогично:

$$p(b) = \frac{1}{b_{max} - b_{min} + 1}$$

$$\mathbb{E}[b] = \frac{b_{min} + b_{max}}{2}$$

$$\mathbb{D}[b] = \frac{(b_{max} - b_{min} + 1)^2 - 1}{12}$$


---

$$p(b|a)$$

$$p(b|a) = \frac{p(a, b)}{p(a)} = \frac{\sum_{c=0}^{a+b} \sum_{d=c}^{2c} p(a, b, c, d)}{p(a)} = p(b) \cdot \sum_{c=0}^{a+b} p(c|a, b) \cdot \sum_{d=c}^{2c} p(d|c) = p(b)$$

Величины  $a$  и  $b$  независимы в рамках данной модели.

---

$$c|a, b \sim B(a, p_1) + B(b, p_2)$$

Пусть  $c = x + y$ , где  $x \sim B(a, p_1), y \sim B(b, p_2)$ , тогда

$$p(c|a, b) = \sum_{k=0}^c p(x = k; a, p_1) \cdot p(y = c - k; b, p_2) =$$

$$= \sum_{k=0}^c C_a^k p_1^k (1 - p_1)^{a-k} \cdot C_b^{c-k} p_2^{c-k} (1 - p_2)^{b+k-c}$$


---

$$d|c \sim c + B(c, p_3)$$

$$p(d|c) = C_c^{d-c} p_3^{d-c} (1 - p_3)^{2c-d}$$


---

$$c|a$$

$$p(c|a) = \frac{p(a, c)}{p(a)} = \frac{\sum_{b=b_{min}}^{b_{max}} \sum_{d=0}^{2(a+b)} p(a, b, c, d)}{p(a)} =$$

$$= p(b) \cdot \sum_{b=b_{min}}^{b_{max}} p(c|a, b) \cdot \sum_{d=0}^{2(a+b)} p(d|c) = p(b) \cdot \sum_{b=b_{min}}^{b_{max}} p(c|a, b)$$


---

$c|b$  аналогично:

$$p(c|b) = p(a) \cdot \sum_{a=a_{min}}^{a_{max}} p(c|a, b)$$


---

$$c$$

$$p(c) = \sum_{a=a_{min}}^{a_{max}} \sum_{b=b_{min}}^{b_{max}} \sum_{d=0}^{2(a+b)} p(a, b, c, d) =$$

$$= p(a) \cdot p(b) \cdot \sum_{a=a_{min}}^{a_{max}} \sum_{b=b_{min}}^{b_{max}} p(c|a, b) \cdot \sum_{d=0}^{2(a+b)} p(d|c) = p(a) \cdot p(b) \cdot \sum_{a=a_{min}}^{a_{max}} \sum_{b=b_{min}}^{b_{max}} p(c|a, b)$$


---

$$d$$

$$p(d) = \sum_{c=0}^{a_{max}+b_{max}} p(d|c)p(c)$$


---

## 3.2 Априорные распределения

Требуется рассчитать математические ожидания и дисперсии априорных распределений  $a, b, c$  и  $d$ .

Пусть для некоторой случайной величины  $x$  известно её распределение, тогда

$$\mathbb{E}[x] = \sum_{x=x_{\min}}^{x_{\max}} xp(x)$$

$$\mathbb{D}[x] = \sum_{x=x_{\min}}^{x_{\max}} x^2p(x) - (\mathbb{E}[x])^2$$

В пункте 3.1 было показано, как получить априорные распределения, имея  $p(c|a, b)$  и  $p(d|c)$ .

Результаты приведены в таблице 1:

Величина	$\mathbb{E}$	$\mathbb{D}$
a	22.5	21.25
b	300	850
c	26.25	27.3125
d	39.375	68.0156

Таблица 1: Априорные распределения

## 3.3 Прогноз величины $b$

Требуется пронаблюдать, как происходит уточнение прогноза для величины  $b$  с приходом новой информации.

Рассмотрим распределения  $b, b|a, b|a, d$ . Как было показано выше в пункте 3.1,  $b$  и  $b|a$  распределены одинаково, поэтому остаётся сравнить только  $b$  с  $b|a, d$ .

На рисунке ? показано распределение соответствующих величин, а также указаны их математические ожидания и дисперсии.

## 3.4 Влияние параметров $p_1$ и $p_2$

## 3.5 Временные замеры

# 4 Модель 2

## 4.1 Априорные распределения

Аналогично пункту для модели 1.

Результаты приведены в таблице 2:

Величина	$\mathbb{E}$	$\mathbb{D}$
a	22.5	21.25
b	300	850
c	26.25	33.6875
d	39.375	82.3594

Таблица 2: Априорные распределения

## 4.2 Прогноз величины $b$

## 4.3 Влияние параметров $p_1$ и $p_2$

## 4.4 Временные замеры

# 5 Сравнение моделей 1 и 2

Модель 2 получена из первой путём предельного перехода. . . Значит, первая описывает всё лучше и правильней при малых значениях.

# 6 Выводы

Печаль-беда

# 7 Список литературы

- <http://www.machinelearning.ru/wiki/index.php?title=>
- Лекции и семинары по графическим моделям