

Семинар 1. Байесовские сети

Задание №1. Условная независимость и последствия ее нарушения.

События A и B независимы при условии события C .

1. Пусть $P(A|C) = 0.3$, $P(B, C) = 0.2$ и $P(C) = 0.5$. Найдите $P(A, B|C)$.
2. В дополнение к предыдущему пункту известно, что $P(A, B) = 0.16$. Рассчитайте $P(C|A, B)$.
3. В дополнение к предыдущим пунктам известно, что $P(A|\bar{C}) = P(\bar{B}|\bar{C}) = 0.6$. Проверьте, являются ли события A и B независимыми при условии события \bar{C} .
4. Вы решили использовать наивный Байесовский классификатор с двумя бинарными признаками X_{i1} и X_{i2} для прогнозирования бинарной целевой переменной Y_i . События $X_{i1} = 1$, $X_{i2} = 1$ и $Y_i = 1$ эквивалентны событиям A , B и C соответственно. Рассчитайте асимптотическое смещение используемой вами оценки условной вероятности $P(Y_i = 1|X_{i1} = 1, X_{i2} = 1)$. Объясните причину возникновения этого смещения.
5. Для оценивания $P(X_{i1} = 1, X_{i2} = 1, Y_i = 1)$ вы используете Байесовскую сеть, в которой X_{i1} является родителем X_{i2} и Y_i , которые, в свою очередь, не имеют детей. Найдите асимптотическое смещение этой оценки.
6. Докажите следующие равенства:

$$P(A|C) = P(A|C, B) \quad P(B|C) = P(B|C, A)$$

Решение:

1. Применяя условную независимость, имеем:

$$P(A, B|C) = P(A|C) \times P(B|C) = P(A|C) \times \frac{P(B, C)}{P(C)} = 0.3 \times \frac{0.2}{0.5} = 0.12$$

2. Используя формулу условной вероятности получаем:

$$P(C|A, B) = \frac{P(A, B|C)P(C)}{P(A, B)} = \frac{0.12 \times 0.5}{0.16} = 0.375$$

3. Применяя формулу полной вероятности имеем:

$$\underbrace{P(A, B)}_{0.16} = \underbrace{P(A, B|C)P(C)}_{0.12 \times 0.5} + \underbrace{P(A, B|\bar{C})P(\bar{C})}_{0.5}$$

Отсюда следует, что:

$$P(A, B|\bar{C}) = (0.16 - 0.12 \times 0.5)/0.5 = 0.2$$

Условная независимость не соблюдается, поскольку:

$$P(A|\bar{C})P(\bar{B}|\bar{C}) = P(A|\bar{C})(1 - P(B|\bar{C})) = 0.6 \times (1 - 0.4) = 0.24 \neq P(A, B|\bar{C})$$

4. Применяя теорему Слуцкого получаем, к чему стремится по вероятности оценка наивного Байесовского классификатора:

$$\begin{aligned} & \hat{P}(Y_i = 1 | X_{i1} = 1, X_{i2} = 1) = \\ & = \frac{\hat{P}(X_{i1} = 1 | Y_i = 1) \hat{P}(X_{i2} = 1 | Y_i = 1) \hat{P}(Y_i = 1)}{\hat{P}(X_{i1} = 1 | Y_i = 1) \hat{P}(X_{i2} = 1 | Y_i = 1) \hat{P}(Y_i = 1) + \hat{P}(X_{i1} = 1 | Y_i = 0) \hat{P}(X_{i2} = 1 | Y_i = 0) \hat{P}(Y_i = 0)} \xrightarrow{P} \\ & \xrightarrow{P} \frac{P(A|C)P(B|C)P(C)}{P(A|C)P(B|C)P(C) + P(A|\bar{C})P(B|\bar{C})P(\bar{C})} = \frac{0.3 \times 0.4 \times 0.5}{0.3 \times 0.4 \times 0.5 + 0.6 \times 0.4 \times 0.5} = \frac{1}{3} \end{aligned}$$

Следовательно, асимптотическое смещение составит:

$$\frac{1}{3} - P(Y_i = 1 | X_{i1} = 1, X_{i2} = 1) = \frac{1}{3} - P(C|A, B) = \frac{1}{3} - 0.375 = -\frac{1}{24}$$

Смещение возникло потому, что X_{i1} и X_{i2} условно независимы лишь при $Y_i = 1$, но не при $Y_i = 0$.

5. В силу используемой Байесовской сети получаем:

$$\begin{aligned} & \hat{P}(X_{i1} = 1, X_{i2} = 1, Y_i = 1) \xrightarrow{P} P(A)P(B|A)P(C|A) = P(A, B) \frac{P(A|C)P(C)}{P(A)} = \\ & = P(A, B) \frac{P(A|C)P(C)}{P(A|C)P(C) + P(A|\bar{C})P(\bar{C})} = 0.16 \times \frac{0.3 \times 0.5}{0.3 \times 0.5 + 0.6 \times 0.5} = \frac{4}{75} \end{aligned}$$

Следовательно, асимптотическое смещение составит:

$$\frac{4}{75} - P(A, B, C) = \frac{4}{75} - P(A, B|C)P(C) = \frac{4}{75} - 0.12 \times 0.5 = -\frac{1}{150}$$

6. В силу условной независимости:

$$P(A, B|C) = P(A|C) \times P(B|C)$$

Используя формулу пересечения событий это выражение также можно записать как:

$$P(A, B|C) = P(A|C) \times P(B|A, C)$$

Оба равенства выполняются лишь при $P(B|A, C) = P(B|C)$. По аналогии можно показать, что $P(A|B, C) = P(A|C)$.