

Фамилия:.....

Имя:.....

Группа:.....

Задача №1

Вы прогнозируете покупку клиентом VIP подписки в зависимости от времени, проводимого им еженедельно в вашем приложении, а также от расходов на покупки внутри приложения.

Индекс	1	2	3	4	5	6	7	8	9
Время	20	30	41	21	31	32	18	45	50
Расходы	400								
Покупка	1	1	0	0	1	1	1	0	1
Удовлетворенность	5	8	16	10	24	32	40	48	25
Часть	1			2			3		
Выборка	Обучающая			Тестовая					

Для прогнозирования вы применяете метод ближайших соседей с 2 соседями и расстоянием Минковского с параметром $\lambda = 1$. Также, осуществляется стандартизация признаков. Прогнозируется 1, если оценка условной вероятности не меньше 0.6.

С каждой покупки VIP подписки фирма зарабатывает 10 рублей. Если фирма ожидает, что клиент не совершит покупку, то она предоставляет ему скидку в размере 2 рубля. Фирма предполагает, что в таком случае тот, кто хотел совершить покупку, также совершит ее, а тот, кто не хотел – совершит с вероятностью 0.5.

1. Известно, что независимо от того, используется для прогнозирования покупки лишь переменная времени, либо сразу обе переменные (время и расходы), прогнозы оказываются одинаковыми. Также, имеются не менее двух индивидов с различающимися расходами. Используя данную информацию заполните в таблице выше пропущенные значения переменной на расходы. **(5 баллов)**
2. Посчитайте точность (ассигасу) прогнозов на обучающей выборке. **(5 баллов)**
3. Рассчитайте прибыль прогнозов на тестовой выборке. **(10 баллов)**
4. Вычислите полноту (recall) с использованием 3-х частной кросс-валидации. **(10 баллов)**
5. Используя взвешивание на обратные условные вероятности (IPW) оцените, на всей выборке, средний эффект воздействия покупки VIP подписки на удовлетворенность клиента. При этом условные вероятности, оцененные как 0 и 1, заменяются на 0.2 и 0.8 соответственно. **(10 баллов)**

Решение

Для удобства агрегируем результаты промежуточных расчетов в таблице:

Индекс	1	2	3	4	5	6	7	8	9
Время	20	30	41	21	31	32	18	45	50
Расходы	400	600	820	420	620	640	360	900	1000
Покупка	1	1	0	0	1	1	1	0	1
$\hat{\mathbb{P}}$ (обучающая)	1	1	0.5	1	0.5	0.5	1	0.5	0.5
Покупк (обучающая)	1	1	0	1	0	0	1	0	0
Тип (обучающая)	TP	TP	TN	FP	FN	FN	TP	TN	FN
$\hat{\mathbb{P}}$ (CV)	0.5	1	0.5	1	0.5	0.5	0.5	0.5	0.5
Покупк (CV)	0	1	0	1	0	0	0	0	0
Тип (CV)	FN	TP	TN	FP	FN	FN	FN	TN	FN
$\hat{\mathbb{P}}$ (вся)	0.5	0.8	0.2	0.5	0.8	0.8	0.8	0.2	0.5
Часть	1			2			3		
Выборка	Обучающая			Тестовая					

- Задача имеет несколько решений. Однако, проще всего заметить, что прогнозы окажутся идентичными в случае, если векторы расходов и времени будут коллинеарны, то есть $\text{Расходы}_i = 20\text{Время}_i$.
- Точность на обучающей выборке составила $\text{ACC} = 1$.
- Согласно условию цены прогнозов являются следующими:

$$\begin{aligned}
 P_{\text{TP}} &= 10 \\
 P_{\text{TN}} &= (10 - 2) \times 0.5 = 4 \\
 P_{\text{FN}} &= 10 - 2 = 8 \\
 P_{\text{FP}} &= 0
 \end{aligned}$$

В результате получаем прибыль:

$$\pi = 1 \times 10 + 1 \times 4 + 3 \times 8 + 1 \times 0 = 38$$

- Рассчитаем полноту для каждой из частей:

$$\text{recall}_1 = \frac{1}{1+1} = 0.5 \quad \text{recall}_2 = \frac{0}{0+1} = 0 \quad \text{recall}_3 = \frac{0}{0+1} = 0$$

Вычислим полноту по кросс-валидации:

$$\text{recall}_{\text{CV}} = \frac{0.5 + 0 + 0}{3} = \frac{1}{6}$$

- Рассчитаем необходимую оценку:

$$\widehat{\text{ATE}} = \frac{1}{9} \left(\frac{5}{0.5} + \frac{8}{0.8} - \frac{16}{1-0.2} - \frac{10}{1-0.5} + \frac{24}{0.8} + \frac{32}{0.8} + \frac{40}{0.8} - \frac{48}{1-0.2} + \frac{25}{0.5} \right) = 10$$

Задача №2

Вы оцениваете эффект воздействия показа рекламы индивиду на факт покупки им лодки.

Индекс	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
Город _i	1	0	0	1	0	0	1	0	1	0
Водоем _i	1	1	1	0	1	1	0	0	1	1
Реклама _i	1	0	1	0	1	0	1	0	1	0
Лодка _i	1	1	1	1	1	0	0	0	0	0

В данных применяются следующие обозначения:

- **Город** – бинарная контрольная переменная, принимающая значение 1, если индивид живет в городе и 0 – в противном случае.
- **Водоем** – бинарная контрольная переменная, принимающая значение 1, если индивид проживает достаточно близко к реке или озеру и 0 – в противном случае.
- **Реклама** – переменная воздействия, принимающая значение 1, если вы показали рекламу индивиду и 0 – в противном случае.
- **Лодка** – бинарная целевая переменная, принимающая значение 1, если индивид купил лодку и 0 – в противном случае.

1. С помощью T-learner оцените условный средний эффект воздействия рекламы на покупку товара горожанином, проживающим рядом с рекой. Для оценивания условных математических ожиданий используйте наивный Байесовский классификатор (**20 баллов**).
2. Нарисуйте такую Байесовскую сеть (включающую все 4 переменные), использование которой для расчета условных математических ожиданий (вместо наивного Байесовского классификатора) в предыдущем пункте с заменой T-learner на S-learner даст точно такую же (как в предыдущем пункте) оценку условного среднего эффекта воздействия. Ответ подробно обоснуйте с точки зрения используемых для расчетов факторов (**15 баллов**).

Подсказка: у бернуллиевских случайных величин математическое ожидание и вероятность принять значение 1 – совпадают.

Решение:

1. Сперва оценим значения необходимых для итоговых расчетов факторов:

$$\begin{aligned}
 \hat{P}(L_i = 1 | P_i = 1) &= \frac{3}{5} & \hat{P}_0(L_i = 1 | P_i = 0) &= \frac{2}{5} \\
 \hat{P}(G_i = 1 | L_i = 1, P_i = 1) &= \frac{1}{3} & \hat{P}(G_i = 1 | L_i = 1, P_i = 0) &= \frac{1}{2} \\
 \hat{P}(G_i = 1 | L_i = 0, P_i = 1) &= 1 & \hat{P}(G_i = 1 | L_i = 0, P_i = 0) &= 0 \\
 \hat{P}(B_i = 1 | L_i = 1, P_i = 1) &= 1 & \hat{P}(B_i = 1 | L_i = 1, P_i = 0) &= \frac{1}{2} \\
 \hat{P}(B_i = 1 | L_i = 0, P_i = 1) &= \frac{1}{2} & \hat{P}(B_i = 1 | L_i = 0, P_i = 0) &= \frac{2}{3}
 \end{aligned}$$

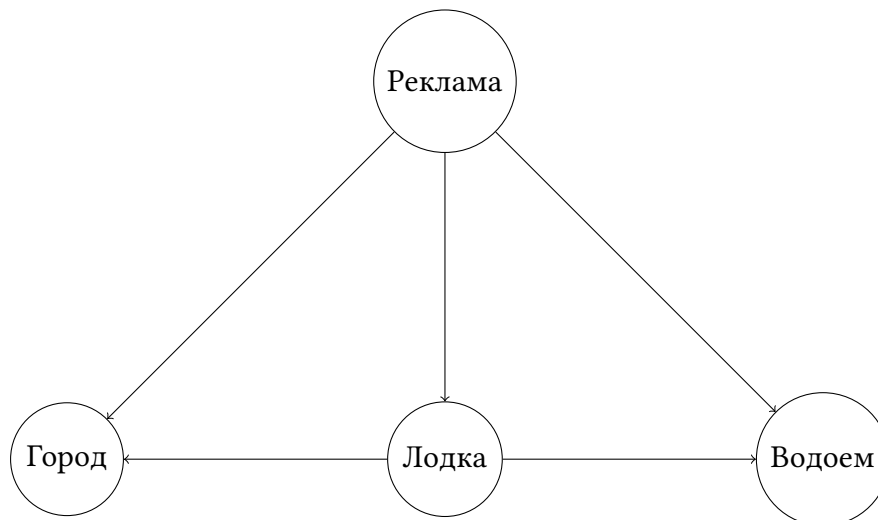
Рассчитаем условные математические ожидания:

$$\begin{aligned}
 \hat{E}(L_i | \Gamma_i = 1, B_i = 1, P_i = 1) &= \hat{P}(L_i = 1 | \Gamma_i = 1, B_i = 1, P_i = 1) = \\
 &= \frac{\hat{P}(L_i = 1 | P_i = 1) \hat{P}(\Gamma_i = 1 | L_i = 1, P_i = 1) \hat{P}(B_i = 1 | L_i = 1, P_i = 1)}{\dots + \hat{P}(L_i = 0 | P_i = 1) \hat{P}(\Gamma_i = 1 | L_i = 0, P_i = 1) \hat{P}(B_i = 1 | L_i = 0, P_i = 1)} = \\
 &= \frac{\frac{3}{5} \times \frac{1}{3} \times 1}{\frac{3}{5} \times \frac{1}{3} \times 1 + \frac{2}{5} \times \frac{1}{2} \times 1} = \frac{1}{2} \\
 \hat{E}(L_i | \Gamma_i = 1, B_i = 1, P_i = 0) &= \hat{P}(L_i = 1 | \Gamma_i = 1, B_i = 1, P_i = 0) = \\
 &= \frac{\hat{P}(L_i = 1 | P_i = 0) \hat{P}(\Gamma_i = 1 | L_i = 1, P_i = 0) \hat{P}(B_i = 1 | L_i = 1, P_i = 0)}{\dots + \hat{P}(L_i = 0 | P_i = 0) \hat{P}(\Gamma_i = 1 | L_i = 0, P_i = 0) \hat{P}(B_i = 1 | L_i = 0, P_i = 0)} = \\
 &= \frac{\frac{2}{5} \times \frac{1}{2} \times \frac{1}{2}}{\frac{2}{5} \times \frac{1}{2} \times \frac{1}{2} + \frac{3}{5} \times 0 \times \frac{2}{3}} = 1
 \end{aligned}$$

Оценим условный средний эффект воздействия:

$$\begin{aligned}
 \widehat{\text{CATE}} &= \hat{E}(L_i | \Gamma_i = 1, B_i = 1, P_i = 1) - \hat{E}(L_i | \Gamma_i = 1, B_i = 1, P_i = 0) = \\
 &= \frac{1}{2} - 1 = -\frac{1}{2}
 \end{aligned}$$

2. Исходя из факторизации, описанной в решении предыдущего пункта, следует, что для получения аналогичных результатов достаточно рассмотреть следующую Байесовскую сеть:



Задача №3

Имеется нейросеть, включающая всего $n = 1$ наблюдение по 2 признакам: $x_1 = 1$ (первый признак) и $x_2 = 2$ (второй признак). Значение целевой переменной равняется $y = 2240$. Имеется 2 скрытых слоя, в первом из которых содержится 2 нейрона, а во втором находится 3 нейрона. В качестве функции активации в скрытом и выходном слоях используется ReLU. Применяется квадратичная функция потерь. В нейросети нет смещений (констант) и все ее параметры равняются 5.

1. Изобразите графически описанную нейросеть. (5 баллов)
2. Рассчитайте значение функции потерь данной нейросети при заданных значениях весов. (10 баллов)
3. Для обучения нейронной сети используется градиентный спуск со скоростью обучения 0.001. Найдите, чему после одной итерации данного алгоритма будет равен вес, с которым второй признак входит в первый нейрон первого скрытого слоя. (10 баллов)

Решение

1. Очевидно.
2. Последовательно рассчитаем значения в различных нейронах, а затем найдем величину функции потерь:

$$\begin{aligned} h_{11} &= h_{12} = \max(0, 5 \times 1 + 5 \times 2) = 15 \\ h_{21} &= h_{22} = h_{23} = \max(0, 5 \times 15 + 5 \times 15) = 150 \\ o &= \max(0, 5 \times 150 + 5 \times 150 + 5 \times 150) = 2250 \\ l &= (2250 - 2240)^2 = 100 \end{aligned}$$

3. Используя метод обратного распространения ошибки получаем значение производной:

$$\begin{aligned} \frac{\partial l}{\partial \omega_{12}^{(1)}} &= \frac{\partial l}{\partial o} \frac{\partial o}{\partial q} \left(\frac{\partial q}{\partial h_{21}} \frac{\partial h_{21}}{\partial s_{21}} \frac{\partial s_{22}}{\partial h_{11}} + \frac{\partial q}{\partial h_{22}} \frac{\partial h_{22}}{\partial s_{22}} \frac{\partial s_{21}}{\partial h_{11}} + \frac{\partial q}{\partial h_{23}} \frac{\partial h_{23}}{\partial s_{23}} \frac{\partial s_{23}}{\partial h_{11}} \right) \frac{\partial h_{11}}{\partial s_{11}} \frac{\partial s_{11}}{\partial \omega_{12}^{(1)}} = \\ &= \frac{\partial l}{\partial o} \times 1 \times \left(\omega_{11}^{(3)} \times 1 \times \omega_{11}^{(2)} + \omega_{21}^{(3)} \times 1 \times \omega_{12}^{(2)} + \omega_{31}^{(3)} \times 1 \times \omega_{13}^{(2)} \right) \times 1 \times x_2 = \\ &= 2 \times (2250 - 2240) \times 1 \times (5 \times 1 \times 5 + 5 \times 1 \times 5 + 5 \times 1 \times 5) \times 1 \times 2 = 3000 \end{aligned}$$

Применяя градиентный спуск с заданной скоростью обучения рассчитаем обновленный вес:

$$\omega_{11,\text{new}}^{(1)} = \omega_{11,\text{old}}^{(1)} - \alpha \times \frac{\partial l}{\partial \omega_{12}^{(1)}} = 5 - 0.001 \times 3000 = 2$$