MADE: Machine Learning. HA №1. Deadline: 19/10/2020 23:59 Moscow Time.

Базовые концепты машинного обучения

Выберете из списка задачи, относящиеся к клас	ссификации	1 балл
Прогнозирование оттока: для каждого клиента т вероятностью он покинет компанию через выбра будущем	• •	
Прогноз спроса на товары и услуги: для каждого спрогнозировать спрос с фиксированным горизо		
Сегментация пользователей: требуется проанали разделить её на сегменты (описание сегментов и неизвсетны)	•	
Товарные рекомендации: для каждого пользоват требуется построить персональные рекомендаци		ζИ
Прогноз спроса на наличные в АТМ банка: для ка спрогнозировать сколько наличных будет запрофиксированном горизонте в будущем	• •	
П Автоматическое определение жанра фильма по	текстовой аннотации	
Анализ эмоциональной окраски сообщений в слу носит ли сообщение позитивный, негативный ил	• • • • • • • • • • • • • • • • • • • •	ТЬ

Выберете задачи из списка, относящиеся к регрессии	1 балл
Прогнозирование оттока: для каждого клиента требуется определить вероятностью он покинет компанию через выбранный промежуток в будущем	
Прогноз спроса на товары и услуги: для каждого товара/услуги требу спрогнозировать спрос с фиксированным горизонтом в будущем	′ется
Сегментация пользователей: требуется проанализировать аудиторик разделить её на сегменты (описание сегментов и их количество зара неизвсетны)	
Детектирование производственного брака: требуется на ранней стад производства выявить продукты, которые в результате могут оказат бракованными	
Прогноз спроса на наличные в АТМ банка: для каждого АТМ требуето спрогнозировать сколько наличных будет запрошено пользователям фиксированном горизонте в будущем	
П Определить жанр фильма по текстовой аннотации	
Анализ эмоциональной окраски сообщения в службе поддержки: опри носит ли сообщение позитивный, негативный или нейтральный хараг	
Задача ранжирования отличается от задачи регрессии следующи (укажите все правильные утверждения):	IM 1 балл
	ажнее, чем
(укажите все правильные утверждения): в задаче ранжирования относительный порядок числовых ответов в абсолютное значение числового ответа, потому что ответ будет испо	ажнее, чем льзоваться
(укажите все правильные утверждения): в задаче ранжирования относительный порядок числовых ответов в абсолютное значение числового ответа, потому что ответ будет испо для упорядочивания объектов друг относительно друга в задаче ранжирования числовые ответы должны быть исключитель	ажнее, чем льзоваться ьно в
(укажите все правильные утверждения): в задаче ранжирования относительный порядок числовых ответов в абсолютное значение числового ответа, потому что ответ будет испо для упорядочивания объектов друг относительно друга в задаче ранжирования числовые ответы должны быть исключитель интервале от 0 до 1 в задаче ранжирования запрещено иметь одинаковые ответы на раз	ажнее, чем льзоваться оно в ных

При построении модели и оценке её качества, данные разделяют на 1 балл		
обучающую, валидационную и тестовую выборку для того, чтобы (укажите все правильные утверждения)		
Усложнить процесс построения модели. Достаточно деления данных на обучение и тест, выделение валидационной выборки никаких существенных плюсов не дает.		
Ускорить процесс обучения модели за счет того, что для обучения используется только обучающая выборка и она меньше по объему, чем все исходные данные		
Более точно оценить качество работы модели за счет того, что будет сделана оценка качества не только на тех данных, которые были продемонстрированы модели в процессе обучения, но и на тех данных, которые являются новыми для модели.		
Данные разделяют по принципу: наиболее качественные наблюдения отбираются в обучающую выборку, нетипичные объекты отправляют в валидационную выборку, а шумные наблюдения и выбросы идут в тест. За счет такой "фильтрации" данных для обучения достигается рост качества модели, а также валидация по нетипичным объектам позволяет получить надежную модель		
Снизить вероятность слишком тонкой подстройки параметров модели под фиксированную выборку: параметры подбираются по валидации, но модель дополнительно оценивается по тесту.		
При подборе гиперпараметров моделей машинного обучения требуется проведение кросс-валидации. Какие из перечисленных ниже стратегий кросс-валидации применимы для оптимизации гиперпараметров модели?		
сратегия k-fold		
стратегия leave-one-out (loo)		
стратегия tk-fold		
стратегия stratified loo		
стратегия k random splits		
стратегия k-loo		
стратегия stratified tk-fold		

Каким образом строится финальная модель после подбора параметров методом кросс-валидация?

1 балл

0	Каждый набор параметров тестируется на своем фолде, оценивается качество. Значения параметров усредняются с весами, пропорциональными качеству на фолдах. Именно с этими значениями параметров обучается финальная модель.
0	Каждый набор параметров тестируется на своем фолде. Для финальной модели выбираются параметры с фолда, показавшего лучший результат по метрике. Далее с этими параметрами строится финальная модель.
0	Каждый набор параметров тестируется на k фолдах, после чего оценка качества для каждого набора параметров усредняется по фолдам. Для финальной модели выбираются параметры, показавшие лучшее среднее на фолдах. Далее с этими параметрами строится финальная модель.
0	Каждый набор параметров тестируется на k фолдах, после чего оценка качества для каждого набора параметров усредняется по фолдам. Значения параметров усредняются с весами, пропорциональными качеству на фолдах. Именно с этими значениями параметров обучается финальная модель.
0	Каждый набор параметров тестируется на своем фолде, оценивается качество. Значения параметров усредняются. Именно с этими значениями параметров обучается финальная модель.
Has	рад Далее

Никогда не используйте формы Google для передачи паролей.

Компания Google не имеет никакого отношения к этому контенту. <u>Сообщение о нарушении</u> - <u>Условия использования</u> - <u>Политика конфиденциальности</u>

Google Формы