

Во всех вопросах может быть несколько правильных ответов

В тестовых заданиях первая галочка — правильный ответ, вторая галочка — выбранный ответ. Цвет обозначает, правильно ли в данном пункте поставлена галочка. Если все пункты верные (галочки совпадают / все пункты зеленые), то за задание ставится полный балл, в противном случае ставится 0 баллов.

| 1. | Что такое эпоха? |
|----|--|
| | проход по всей обучающей выборке при обучении |
| | 🔲 🔲 время жизни Алана Тьюринга |
| | период времени, когда доминирует какая-то архитектура нейросетей |
| | время загрузки мини-батча в память |
| | Балл: 0.75 Комментарий к правильному ответу: |
| 2. | Преимущество batch-нормализации заключается в том, что она: |
| | □ □ обеспечивает выпуклость оптимизационной задачи настройки нейросети |
| | уменьшает число настраиваемых параметров сети |
| | ✓ позволяет ускорить процесс настройки глубокой нейросети |
| | Балл: 0.75 Комментарий к правильному ответу: |
| 3. | Выберите возможные наборы корректных |
| | действий, необходимых, чтобы трансформировать вашу нейросетевую |
| | архитектуру из задачи одномерной регрессии |
| | в задачу многоклассовой классификации. |
| | ✓ увеличить число выходов на выходном слое, перенастроить веса с функцией потерь hinge |
| | ✓ увеличить число выходов на выходном слое, применить SoftMax, перенастроить веса с функцией потерь cross-entropy |
| | увеличить число выходов на выходном слое, добавить слой batch-нормализации, перенастроить веса с функцией потерь log-loss |
| | добавить слой batch-нормализации, перенастроить веса с функцией потерь hinge |
| | |

Балл: 0.75

Комментарий к правильному ответу:

| 4. | . Что произойдет, если заменить все функции активации в многослойном персептроне линейными преобразованиями $f(x)=w^Tx+b$? Мы получим модель, способную моделировать |
|----|--|
| | □ только кусочно-постоянные зависимости |
| | □ выходом такой нейросети может быть только одна константа, независимо от входа |
| | □ тот же класс зависимостей, как и с нелинейными функциями активации |
| | □ □ более ограниченный набор линейных и нелинейных зависимостей |
| | только линейные зависимости |
| | Балл: 0.75 Комментарий к правильному ответу: |
| 5. | . Зачем нужна обрезка градиентов (Gradient clipping)? |
| | для борьбы с нулевыми градиентами |
| | для борьбы с малыми по норме градиентами |
| | для борьбы с большими по норме градиентами |
| | Балл: 0.75 Комментарий к правильному ответу: |
| 6. | Выберите преимущества использования алгоритма случайного леса с небольшим числом деревьев по сравнению с многослойным персептроном без регуляризации с большим числом слоев: |
| | случайный лес точнее моделирует наклонные границы между классами |
| | ☑ случайный лес умеет автоматически отбирать важные признаки и не использовать шумовые (не несущие информации об отклике) |
| | □ последующие деревья случайного леса обучаются исправлять ошибки уже настроенного ансамбля, что обеспечивает более высокую точность композиции во многих случаях, особенно когда число наблюдений мало. |
| | настройка случайного леса вычислительно проще |

| | ■ в отличие от композиции нейронов последующими слоями, композиция деревьев в случайном лесе позволяет моделировать более сложные виды зависимостей, чем отдельные деревья |
|---|--|
| | прогнозы случайного леса более устойчивы к редким нетипичным объектам (выбросам) в тестовой выборке |
| | прогнозы случайного леса для объектов обучающей выборки не зависят от масштабирования и монотонных преобразований признаков |
| | Балл: 0.75 |
| | Комментарий к правильному ответу: |
| 7 | . Выберите преобразования, которые осуществляются по-разному на этапе |
| | обучения (настройки) модели и на этапе |
| | применения (построения прогнозов на |
| | тестовой выборке), если мы используем |
| | единственную модель для прогнозирования, а не ансамбль: |
| | □ только DropOut |
| | ☑ и DropOut, и Batch-нормализация |
| | □ □ только Batch-нормализация |
| | □ □ ни один из методов |
| | Балл: 0.75 Комментарий к правильному ответу: |
| 8 | . Рассмотрим процесс выбора оптимальной |
| | структуры MLP, подбором числа слоев и |
| | числа нейронов в каждом слое. Может ли |
| | наращивание числа слоев с одновременным уменьшением числа нейронов в каждом слое |
| | приводить к более точной модели с меньшим |
| | числом параметров? |
| | □ □ Нет |
| | ☑ ☑ Да |
| | Балл: 0.75 |
| | Комментарий к правильному ответу: |