

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.

CH	учае ставится о баллов.
 	Выберите преимущества решения задачи классификации с помощью сиамской сети (по сравнению с обучением обычной классификационной сети напрямую) в общем случае:
(	решение получается более устойчивым к выбросам
	<ul> <li>размерность уникальных обучающих объектов может расти квадратично от числа объектов обучающей выборки</li> </ul>
	<ul> <li>возможность обучаться выделению нового класса всего по нескольким наблюдениям объектов этого класса</li> </ul>
(	<ul> <li>скорость настройки подобной архитектуры на порядок ниже, чем настройка обычного классификатора</li> </ul>
	Балл: 0 Комментарий к правильному ответу:
	В методе word2vec skip-gram решается задача:
	предсказания соседних слов по центральному слову
(	🔲 🔽 предсказания центрального слова по контексту соседних слов
(	ни одна из перечисленных
(	□ предсказания центрального слова по контексту соседних слов и документу, в котором слово было обнаружено
(	<ul> <li>низкоранговой аппроксимации логарифма от матрицы совместной встречаемости слов в одном контексте</li> </ul>
(	<ul> <li>предсказания соседних слов по центральному слову и составляющим его n-граммам символов</li> </ul>
	Балл: 0 Комментарий к правильному ответу:

3. Выберите способы, позволяющие бороться с проблемой взрывающегося градиента (exploding gradient):

<b>=</b>	□ □ обрезка нормы градиента (gradient clipping) некоторым порогом снизу в процессе обучения
	использование back-propagation through time с меньшим горизонтом разворачивания сети во времени
	<ul> <li>использование back-propagation through time с более длинным горизонтом разворачивания сети во времени</li> </ul>
	☑ обрезка нормы градиента (gradient clipping) некоторым порогом сверху в процессе обучения
	<b>Балл</b> : 0
	Комментарий к правильному ответу:
4	Выберите архитектуру рекуррентной сети,
	подходящую для машинного перевода с
	одного языка на другой:
	one-to-one
	many-to-one
	✓ ✓ many-to-many
	one-to-many
	<b>Балл:</b> 0.75
	Комментарий к правильному ответу:
F	Рекуррентная сеть позволяет учитывать
	предыдущие наблюдения за счёт того, что:
	сеть хранит усреднение всех предыдущих входов
	🔲 🔲 вход всегда представляет собой текущее и полный набор предыдущих наблюдений
	<ul> <li>вход всегда представляет собой текущее и ограниченный набор предыдущих наблюдений</li> </ul>
	на выход влияет внутреннее состояние, зависящее в том числе от состояния в предыдущий момент времени
	<b>Балл:</b> 0.75
	Комментарий к правильному ответу:
6	Выберите способы, позволяющие бороться с
	проблемой затухающего градиента (vanishing gradient):
	oбрезка нормы градиента (gradient clipping) сверху в процессе обучения

<b>=</b>	<ul> <li>использование back-propagation through time с более длинным горизонтом разворачивания сети во времени</li> </ul>
	oбрезка нормы градиента (gradient clipping) снизу в процессе обучения
	использовать вентили (gated architecture) при пересчете нового состояния по старому, при определенном положении вентиля информация с предыдущего состояния напрямую переносится в новое
	■ использование back-propagation through time с меньшим горизонтом разворачивания сети во времени
	<ul> <li>при пересчете нового состояния по старому, мультипликативную матрицу при старом состоянии инициализировать единичной</li> </ul>
	<ul> <li>наложить регуляризацию на мультипликативную матрицу при пересчете нового состояния по старому, приближающую её к ортогональной</li> </ul>
	Балл: 0 Комментарий к правильному ответу:
-	. D
/	. Рассмотрим задачу, в которой по длинному
	предложению необходимо сформулировать
	суть сказанного в предложении, но короче.
	Какую схему рекуррентной нейросети нужно
	использовать?
	one-to-one
	✓ ✓ many-to-many
	one-to-many
	many-to-one
	Балл: 0.75
	Комментарий к правильному ответу:
8	в. Проблема взрывающегося градиента
	(exploding gradient) в рекуррентных сетях
	приводит к тому, что:
	✓ настройка сети происходит нестабильно
	<ul><li>сеть помнит ограниченное число наблюдений в истории</li></ul>
	сеть не помнит предыдущего наблюдения
	<ul> <li>сеть помнит все наблюдения, но информация о них забывается экспоненциально быстро</li> </ul>

**Балл:** 0.75



Комментарий к правильному ответу: