

Нейронные сети

Практические задания

Единый сборник описаний практических заданий

Содержание

01-task-01. Проверка условий теорем представления и аппроксимации . .	4
02-task-01. Ориентированный граф и функция на графе	7
03-task-01. Вычисления на ориентированном графе	11
04-task-01. Функции потерь и шаг оптимизации	16
05-task-01. Градиентный шаг и наискорейший спуск	22
05-task-02. Полный градиент и потоковый SGD	26
06-task-01. Обратный проход по скалярному вычислительному графу . .	31
07-task-01. Один шаг практических градиентных методов	33
08-task-01. Планы шага обучения и масштабы инициализации	36
09-task-01. Размерности стандартных блоков	39
10-task-01. Штрафы регуляризации и инвертированное dropout- масштабирование	41
11-task-01. Таксономия и метрики генеративных моделей	43
12-task-01. Двумерная свертка, дополнение границ и шаг	45
13-task-01. Развертка рекуррентной сети во времени	47
14-task-01. Сырые оценки самовнимания и причинная маска	49
15-task-01. Уравнение Беллмана и один шаг Q-обучения	51
16-task-01. Прямой процесс зашумления и цель предсказания шума	53
17-task-01. MAP-оценка и апостериорное предсказание	55

Вводная часть

Данный файл не является самостоятельной частью практической составляющей курса «Нейронные сети». Актуальная навигация по материалам курса ведется через сайт дисциплины: <https://gitverse.ru/gurgutan/nn-site>. Текст сборника «Нейронные сети. Практические задания» не является самостоятельным учебным материалом. Он предназначен только для того, чтобы в одном файле собрать описания работ для удобной навигации по ним и создания комплекта документов по учебной дисциплине.

01-task-01. Проверка условий теорем представления и аппроксимации

Цель

Проверить простые свойства классов функций, которые используются в формулировках теорем представления и аппроксимации: наличие постоянной функции, замкнутость относительно операций, разделение точек и связь этих свойств с теоремами лекции 1.

Задание относится к лекции 1 «Основные теоремы нейронинформатики». В нем не требуется строить нейронную сеть, обучать модель или применять методы оптимизации.

Вариант

Работа выполняется на компакте:

$$X = [0, 1]$$

Рассмотрите пять классов функций на X .

class_id	Класс функций
A	все функции вида $f(x) = \alpha x + \beta$
B	все постоянные функции $f(x) = \beta$
C	все функции вида $f(x) = \alpha x^2 + \beta$
D	все многочлены от x
E	все функции вида $f(x) = \alpha \sin(x) + \beta$

Здесь α и β - произвольные действительные числа.

Проверяемые свойства

Для каждого класса функций заполните значения следующих полей.

Поле	Значение 1	Значение 0
contains_one	класс содержит постоянную функцию 1	класс не содержит постоянную функцию 1
linear_closed	любая линейная комбинация двух функций класса снова принадлежит этому классу	найдется линейная комбинация функций класса, которая не принадлежит этому классу
product_closed	произведение любых двух функций класса снова принадлежит этому классу	найдется произведение функций класса, которое не принадлежит этому классу
separates_points	для любых разных x_1, x_2 из X найдется функция класса, различающая эти точки	есть разные точки x_1, x_2 , которые не различаются ни одной функцией класса
basic_conditions_ready	первые четыре свойства равны 1	хотя бы одно из первых четырех свойств равно 0

Поле **basic_conditions_ready** означает только то, что четыре перечисленных свойства проверены положительно для данного класса. Оно не является доказательством равенства класса всему $C(X)$.

Что нужно сделать

1. Для каждого класса **A, B, C, D, E** определить значения всех пяти свойств.
2. Создать файл **results/01-task-01-answer.csv**.
3. Записать ответ в точном формате из следующего раздела.
4. При необходимости создать **notes.md** с замечаниями. Этот файл не участвует в автоматической проверке.

Формат ответа

Файл **results/01-task-01-answer.csv** должен содержать ровно 6 непустых строк: строку заголовка и по одной строке для каждого **class_id**.

Столбцы должны идти строго в таком порядке:

`class_id,contains_one,linear_closed,product_closed,separates_points,basic_conditions_ready`

Каждое значение, кроме **class_id**, должно быть только **0** или **1**.

Шаблон файла:

```
class_id,contains_one,linear_closed,product_closed,separates_points,basic_conditions_ready
A,0,0,0,0,0
B,0,0,0,0,0
C,0,0,0,0,0
```

```
D,0,0,0,0,0
E,0,0,0,0,0
```

Числа в шаблоне не являются ответом. Они показывают только формат.

Шаблон ответа

Чтобы создать пустой шаблон CSV-файла, выполните из папки задания:

```
uv run python task.py
```

Скрипт создает **results/01-task-01-answer.csv**, если такого файла еще нет. Он не содержит эталонных ответов и не проверяет правильность решения.

Что сдавать

Сдайте папку задания в таком виде:

```
01-task-01/
├─ task.py
├─ results/
│   └─ 01-task-01-answer.csv
└─ notes.md
```

notes.md нужен только для замечаний о неоднозначности условия, технической проблеме или спорном пограничном случае.

02-task-01. Ориентированный граф и функция на графе

Цель

Научиться задавать простую вычислительную сеть как ориентированный граф с именованными вершинами, упорядочивать входящие дуги вершины, записывать функцию графа в префиксной скобочной форме и вычислять значение этой функции при заданных операциях в вершинах.

Материал лекции

Задание относится к лекции 2 «Формальное описание искусственных нейронных сетей» и опирается на понятия:

1. искусственная нейронная сеть как ориентированный граф вычислений;
2. вершина графа как вычислительный элемент;
3. направленная дуга как передача значения от одной вершины к другой;
4. входы вершины и порядок входящих дуг;
5. вычисление значения составной функции по ациклическому графу;
6. цикл как препятствие для однозначного прямого вычисления.

В этом задании не требуется обучать модель, подбирать веса или использовать библиотеки для нейронных сетей.

Формат дуги

Одна дуга задается строкой:

(a, b, n)

где:

1. **a** - имя начальной вершины;
2. **b** - имя конечной вершины;
3. **n** - порядковый номер этой дуги среди всех дуг, входящих в вершину **b**.

Например, строки

(v1, v3, 1)

(v2, v3, 2)

означают, что вершина **v3** получает первый аргумент из **v1**, а второй аргумент из **v2**.

Часть 1. Создание ориентированного графа

Для каждого случая задан список строк с дугами. Нужно:

1. разобрать строки;
2. проверить формат каждой строки;
3. проверить, что номера входящих дуг каждой вершины начинаются с 1, не повторяются и идут без пропусков;
4. сериализовать корректный граф в JSON;

5. для некорректного графа указать номер строки с первой найденной ошибкой и краткую метку ошибки.

В сериализации используйте структуру:

```
{"arcs":[{"from":"v1","order":1,"to":"v3"}],"vertices":["v1","v3"]}
```

Вершины упорядочивайте лексикографически. Дуги в поле **arcs** оставляйте в том порядке, в котором они приведены во входном списке.

Базовый вариант:

graph_id	lines
G1	(v1, v3, 1); (v2, v3, 2); (v3, v4, 1)
G2	(v1, v3, 1); (v2, v3, 1)
G3	(v1, v2)
G4	(b, h, 1); (x, h, 2); (h, y, 1)

Метки ошибок:

Метка	Смысл
invalid_arc_format	строка не имеет вида (a, b, n)
duplicate_incoming_order	у одной вершины повторился номер входящей дуги
missing_incoming_order	у одной вершины есть пропуск в нумерации входящих дуг

Формат файла **02-task-01-graphs.csv**

Файл должен содержать ровно 5 строк:

1. строка заголовка;
2. по одной строке для каждого **graph_id**.

Столбцы должны идти строго в таком порядке:

```
graph_id,serialized_graph,error_line,error_message
```

Правила заполнения:

1. **serialized_graph** - JSON-строка для корректного графа или пустая строка при ошибке;
2. **error_line** - номер строки с первой ошибкой или пустая строка для корректного графа;
3. **error_message** - метка ошибки или пустая строка для корректного графа.

Пример структуры файла:

```
graph_id,serialized_graph,error_line,error_message
G1,"{}",,
G2,,0,error
G3,,0,error
G4,"{}",,
```

Числа и JSON в примере не являются ответом. Они показывают только формат.

Часть 2. Создание функции по графу

Для каждого случая задан ациклический или циклический ориентированный граф и корневая вершина. Корневая вершина считается выходом функции.

Нужно построить линейную префиксную скобочную запись:

A(B(C),D)

Здесь **A** - корневая вершина, а **B** и **D** - ее аргументы, упорядоченные по номерам входящих дуг. Если у вершины нет входящих дуг, она записывается только своим именем.

Если в графе есть цикл, префиксную запись строить нельзя: в этом случае поставьте **has_cycle = 1**, а поле **prefix_form** оставьте пустым.

Базовый вариант:

function_id	root	lines
F1	v4	(v1, v3, 1); (v2, v3, 2); (v3, v4, 1)
F2	z	(x, a, 1); (y, a, 2); (a, z, 1); (c, z, 2)
F3	a	(a, b, 1); (b, a, 1)
F4	out	(x, e, 1); (e, out, 1)

Формат файла 02-task-01-functions.csv

Файл должен содержать ровно 5 строк:

1. строка заголовка;
2. по одной строке для каждого **function_id**.

Столбцы должны идти строго в таком порядке:

```
function_id,has_cycle,prefix_form
```

Правила заполнения:

1. **has_cycle** - 1, если в графе найден цикл, иначе 0;
2. **prefix_form** - префиксная скобочная запись функции или пустая строка при цикле.

Часть 3. Вычисление значения функции на графе

Для каждого случая задан граф, корневая вершина и словарь операций в вершинах.

Допустимые операции:

Запись	Смысл
+	сумма входных значений вершины
*****	произведение входных значений вершины
exp	экспонента от единственного входного значения
число	числовая константа в вершине без входящих дуг

В базовом варианте **exp** применяется только к нулю, поэтому результат остается целым числом.

Базовый вариант:

value_id	root	lines	operations
V1	out	(x, s, 1); (y, s, 2); (s, out, 1); (c, out, 2)	x:2, y:3, s:+, c:4, out:*
V2	out	(x, e, 1); (e, out, 1); (c, out, 2)	x:0, e:exp, c:3, out:+
V3	out	(x, m, 1); (y, m, 2); (m, out, 1); (b, out, 2)	x:2, y:5, m:*, b:3, out:+
V4	out	(x, s, 1); (y, s, 2); (s, out, 1); (c, out, 2)	x:-1, y:4, s:+, c:2, out:*

Формат файла 02-task-01-values.csv

Файл должен содержать ровно 5 строк:

1. строка заголовка;
2. по одной строке для каждого **value_id**.

Столбцы должны идти строго в таком порядке:

`value_id,value_num,value_den`

Правила заполнения:

1. **value_num** - числитель значения функции;
2. **value_den** - знаменатель значения функции.

Если значение является целым числом, знаменатель равен 1.

03-task-01. Вычисления на ориентированном графе

Цель

Научиться записывать ориентированный граф вычислений через матрицу смежности, выполнять один шаг распространения сигнала по взвешенным дугам и проследивать простую итерационную схему на графе с циклом.

Материал лекции

Задание относится к лекции 3 «Вычисления на графе» и опирается на понятия:

1. ориентированный граф (V,E) ;
2. вершины и дуги графа вычислений;
3. матрица смежности ориентированного графа;
4. веса дуг;
5. один шаг вычислений $x = y A$;
6. покомпонентное применение функции активации;
7. рациональная сигмоида $f(z) = z / (1 + |z|)$;
8. итерационный процесс $y^{(n)} = f(y^{(n-1)} A)$.

В этом задании не требуется обучать модель, подбирать веса или реализовывать нейронную сеть программно.

Параметры варианта

Вариант состоит из трех независимых частей:

1. список ориентированных графов с заданными вершинами и дугами;
2. список взвешенных графов с начальными значениями вершин;
3. список одномерных итерационных схем на графе с одной вершиной и петлей.

Нумерация вершин начинается с 1. Дуга (i,j) означает направление от v_i к v_j . В матрице смежности этому соответствует элемент $M_{ij} = 1$.

Часть 1. Структура ориентированного графа

Для каждой строки задано:

1. **graph_id** - идентификатор графа;
2. **vertex_count** - число вершин;
3. **edges** - список ориентированных дуг.

Базовый вариант:

graph_id	vertex_count	edges
G1	4	(1,2);(1,3);(3,4)
G2	4	(1,2);(2,3);(3,1);(3,4)
G3	3	(1,1);(1,2);(2,3)
G4	5	(1,2);(2,3);(3,4);(4,5)
G5	4	(2,1);(2,3);(4,2);(4,3)

Для каждого графа нужно определить:

1. число дуг;
2. исходящую степень вершины v_1 ;
3. входящую степень последней вершины графа;
4. содержит ли граф хотя бы один цикл;
5. содержит ли граф хотя бы одну стоковую вершину, то есть вершину без исходящих дуг.

Петля (i,i) считается циклом.

Формат файла 03-task-01-structure.csv

Файл должен содержать ровно 6 строк:

1. строка заголовка;
2. по одной строке для каждого **graph_id**.

Столбцы должны идти строго в таком порядке:

`graph_id,edge_count,out_degree_v1,in_degree_last,has_cycle,has_sink`

Правила заполнения:

1. **edge_count** - число дуг в графе;
2. **out_degree_v1** - число дуг, выходящих из v_1 ;
3. **in_degree_last** - число дуг, входящих в последнюю вершину графа;
4. **has_cycle** - 1, если в графе есть цикл, иначе 0;
5. **has_sink** - 1, если в графе есть хотя бы одна вершина без исходящих дуг, иначе 0.

Пример структуры файла:

```
graph_id,edge_count,out_degree_v1,in_degree_last,has_cycle,has_sink
G1,0,0,0,0,0
G2,0,0,0,0,0
G3,0,0,0,0,0
G4,0,0,0,0,0
G5,0,0,0,0,0
```

Числа в примере не являются ответом. Они показывают только формат.

Часть 2. Один шаг вычислений на графе

Для каждого случая задано:

1. **case_id** - идентификатор случая;
2. **y** - строка текущих значений вершин;
3. **weighted_edges** - список взвешенных дуг (**i,j,w_ij**).

Постройте матрицу **A**, где $A_{ij} = w_{ij}$, если есть дуга из v_i в v_j , и $A_{ij} = 0$, если такой дуги нет. Затем вычислите

$$x = y A,$$

$$y_{\text{new}} = f(x),$$

$$f(z) = z / (1 + |z|).$$

Функция **f** применяется к каждой координате отдельно.

Базовый вариант:

case_id	y	weighted_edges
U1	(1;-1;2)	(1,2,2);(2,3,-1);(3,1,1)
U2	(2;0;-1)	(1,2,-1);(1,3,2);(3,2,3)
U3	(1;1;1)	(1,1,-2);(2,3,3);(3,2,-1)

Для каждой координаты каждого случая нужно указать:

1. значение до активации x_j ;
2. значение после активации $f(x_j)$ в виде несократимой дроби;
3. знак значения после активации.

Формат файла 03-task-01-step.csv

Файл должен содержать ровно 10 строк:

1. строка заголовка;
2. по одной строке для каждой пары (**case_id, vertex_id**).

Столбцы должны идти строго в таком порядке:

`case_id,vertex_id,pre_activation,output_num,output_den,output_sign`

Правила заполнения:

1. **vertex_id** - номер вершины 1, 2 или 3;
2. **pre_activation** - значение x_j до применения функции активации;
3. **output_num** - числитель дроби $f(x_j)$;
4. **output_den** - положительный знаменатель дроби $f(x_j)$;
5. **output_sign** - -1, если $f(x_j) < 0$, 0, если $f(x_j) = 0$, 1, если $f(x_j) > 0$.

Дробь должна быть несократимой. Например, значение $-2/3$ записывается как **output_num = -2, output_den = 3**.

Пример структуры файла:

```
case_id,vertex_id,pre_activation,output_num,output_den,output_sign
U1,1,0,0,1,0
U1,2,0,0,1,0
U1,3,0,0,1,0
```

U2,1,0,0,1,0
U2,2,0,0,1,0
U2,3,0,0,1,0
U3,1,0,0,1,0
U3,2,0,0,1,0
U3,3,0,0,1,0

Числа в примере не являются ответом. Они показывают только формат.

Часть 3. Две итерации на графе с циклом

Рассмотрим граф с одной вершиной v_1 и одной петлей $(1,1)$ веса a . Для начального значения $y^{(0)}$ выполните две итерации:

$$y^{(1)} = f(a y^{(0)}),$$
$$y^{(2)} = f(a y^{(1)}),$$
$$f(z) = z / (1 + |z|).$$

Базовый вариант:

iteration_id	a	$y^{(0)}$
R1	1	1
R2	-1	1
R3	2	1
R4	-2	-1
R5	3	-1

Для каждого случая нужно указать:

1. итоговое значение $y^{(2)}$ в виде несократимой дроби;
2. уменьшился ли модуль значения после двух итераций по сравнению с начальным значением.

Формат файла 03-task-01-iterations.csv

Файл должен содержать ровно 6 строк:

1. строка заголовка;
2. по одной строке для каждого **iteration_id**.

Столбцы должны идти строго в таком порядке:

`iteration_id,final_num,final_den,is_abs_decreased`

Правила заполнения:

1. **final_num** - числитель дроби $y^{(2)}$;
2. **final_den** - положительный знаменатель дроби $y^{(2)}$;
3. **is_abs_decreased** - 1, если $|y^{(2)}| < |y^{(0)}|$, иначе 0.

Дробь должна быть несократимой.

Пример структуры файла:

```
iteration_id,final_num,final_den,is_abs_decreased
R1,0,1,0
R2,0,1,0
R3,0,1,0
R4,0,1,0
R5,0,1,0
```

Числа в примере не являются ответом. Они показывают только формат.

Что нужно сдать

Нужно сдать три файла:

1. **03-task-01-structure.csv**;
2. **03-task-01-step.csv**;
3. **03-task-01-iterations.csv**.

При необходимости можно дополнительно приложить файл **notes.md**. Он предназначен только для замечаний о неоднозначностях, спорных случаях или технических проблемах. **notes.md** не участвует в автопроверке.

Критерии автоматической проверки

Автопроверка может проверять:

1. наличие всех трех обязательных файлов;
2. точное совпадение заголовков CSV-файлов;
3. наличие всех идентификаторов **G1-G5, U1-U3, R1-R5**;
4. корректность целочисленных значений и булевых полей **0/1**;
5. корректность несократимых дробей с положительным знаменателем;
6. отсутствие лишних строк и лишних столбцов.

Как можно варьировать задание

Для разных вариантов можно менять:

1. число вершин и список дуг в части 1;
2. начальный вектор u в части 2;
3. список взвешенных дуг (i,j,w_{ij}) в части 2;
4. вес петли a и начальное значение $y^{(0)}$ в части 3;
5. число строк в каждой части при сохранении тех же столбцов ответа.

04-task-01. Функции потерь и шаг оптимизации

Цель

Научиться вычислять эмпирическую ошибку на небольшой обучающей выборке, сопоставлять функцию потерь с типом задачи и выполнять один шаг итерационной оптимизации по заданному направлению.

Материал лекции

Задание относится к лекции 4 «Обучение как задача многомерной оптимизации» и опирается на понятия:

1. обучающая выборка $D = \{(x^{(m)}, y^{(m)})\}$;
2. функция потерь $\ell(f_{\theta}(x), y)$ на одном примере;
3. эмпирический риск $D_D(\theta)$;
4. средняя абсолютная ошибка;
5. среднеквадратичная ошибка;
6. бинарная кросс-энтропия;
7. вектор параметров θ ;
8. общий шаг итерационной оптимизации $\theta_{(k+1)} = \theta_k + \eta_k p_k$;
9. шаг градиентного спуска $\theta_{(k+1)} = \theta_k - \eta_k \nabla D_D(\theta_k)$;
10. классы методов оптимизации.

В этом задании не требуется обучать модель, вычислять градиент самостоятельно или реализовывать нейронную сеть программно. Все предсказания, направления движения и градиенты заданы в условии.

Параметры варианта

Вариант состоит из трех независимых частей:

1. наборы целевых значений и готовых предсказаний для расчета MAE и MSE;
2. наборы бинарных вероятностных прогнозов для расчета кросс-энтропии;
3. шаги итерационной оптимизации с заданными параметрами, направлениями и градиентами.

Нумерация примеров и координат начинается с 1.

Часть 1. Эмпирический риск для регрессии

Для каждого случая задано:

1. **risk_id** - идентификатор случая;
2. **y_true** - целевые значения на обучающей выборке;
3. **y_pred** - предсказания модели при некотором фиксированном θ .

Базовый вариант:

risk_id	y_true	y_pred
L1	(1;2;3)	(1;1;5)
L2	(0;-1;2;4)	(1;-1;0;5)
L3	(2;2;2)	(0;2;4)
L4	(-1;1;3;5)	(-2;0;4;8)

Для каждого случая нужно вычислить:

1. число примеров **sample_count**;
2. сумму абсолютных ошибок;
3. сумму квадратов ошибок;
4. среднюю абсолютную ошибку **MAE**;
5. среднеквадратичную ошибку **MSE**;
6. какая из двух функций потерь сильнее штрафует крупные ошибки в данном случае.

Для поля **larger_penalty_loss** используйте словарь:

Метка	Смысл
mse	MSE > MAE
mae	MAE > MSE
equal	MAE = MSE

Формат файла **04-task-01-regression.csv**

Файл должен содержать ровно 5 строк:

1. строка заголовка;
2. по одной строке для каждого **risk_id**.

Столбцы должны идти строго в таком порядке:

`risk_id, sample_count, abs_error_sum, squared_error_sum, mae_num, mae_den, mse_num, mse_den, larger_penalty_loss`

Правила заполнения:

1. **sample_count** - число примеров в случае;
2. **abs_error_sum** - сумма абсолютных ошибок;
3. **squared_error_sum** - сумма квадратов ошибок;
4. **mae_num, mae_den** - числитель и положительный знаменатель несократимой дроби **MAE**;
5. **mse_num, mse_den** - числитель и положительный знаменатель несократимой дроби **MSE**;
6. **larger_penalty_loss** - одна из меток **mse, mae, equal**.

Пример структуры файла:

```
risk_id,sample_count,abs_error_sum,squared_error_sum,mae_num,mae_den,mse_num,mse_den,larger_pen
L1,0,0,0,0,1,0,1,equal
L2,0,0,0,0,1,0,1,equal
L3,0,0,0,0,1,0,1,equal
L4,0,0,0,0,1,0,1,equal
```

Числа в примере не являются ответом. Они показывают только формат.

Часть 2. Бинарная кросс-энтропия

Для бинарной классификации используйте функцию потерь

$$\text{ell}(z,y) = - (y \log z + (1 - y) \log(1 - z)),$$

где z - предсказанная вероятность класса **1**, а y - правильная метка.

Во всех строках базового варианта вероятности выбраны так, что каждая потеря равна целому коэффициенту, умноженному на $\ln 2$. Например, если правильному классу назначена вероятность $1/4$, то потеря равна $2 \ln 2$.

Базовый вариант:

ce_id	y	z
B1	1	1/2
B2	0	1/2
B3	1	1/4
B4	0	3/4
B5	1	1/8
B6	0	7/8

Для каждого случая нужно определить:

1. вероятность, назначенную правильному классу;
2. коэффициент c в записи $\text{ell}(z,y) = c \ln 2$;
3. является ли прогноз уверенным, но ошибочным.

Считайте прогноз уверенным, но ошибочным, если правильному классу назначена вероятность меньше или равная $1/4$.

Формат файла 04-task-01-cross-entropy.csv

Файл должен содержать ровно 7 строк:

1. строка заголовка;
2. по одной строке для каждого **ce_id**.

Столбцы должны идти строго в таком порядке:

```
ce_id,true_prob_num,true_prob_den,loss_ln2_coeff,is_confident_error
```

Правила заполнения:

1. **true_prob_num**, **true_prob_den** - числитель и положительный знаменатель вероятности правильного класса;
2. **loss_ln2_coeff** - целый коэффициент c в формуле $\text{ell}(z,y) = c \ln 2$;
3. **is_confident_error** - 1, если правильному классу назначена вероятность меньше или равная $1/4$, иначе 0.

Пример структуры файла:

```
ce_id,true_prob_num,true_prob_den,loss_ln2_coeff,is_confident_error
B1,0,1,0,0
B2,0,1,0,0
B3,0,1,0,0
B4,0,1,0,0
B5,0,1,0,0
B6,0,1,0,0
```

Числа в примере не являются ответом. Они показывают только формат.

Часть 3. Один шаг оптимизации

Для каждого случая задано:

1. **step_id** - идентификатор случая;
2. **theta** - текущий вектор параметров;
3. **eta** - длина шага;
4. **direction_type** - способ задания направления;
5. **p** или **grad** - направление движения или градиент.

Если **direction_type** = **general**, используйте общий шаг

$\text{theta_next} = \text{theta} + \text{eta } p$.

Если **direction_type** = **gradient_descent**, используйте шаг градиентного спуска

$\text{theta_next} = \text{theta} - \text{eta } \text{grad}$.

Базовый вариант:

step_id	theta	eta	direction_type	p	grad
O1	(1;2)	1	general	(-1;3)	пусто
O2	(0;-2;4)	1/2	general	(2;0;-2)	пусто
O3	(3;1)	1	gradient_descent	пусто	(1;-1)
O4	(-1;0;2)	1/2	gradient_descent	пусто	(-2;4;0)
O5	(2;-2)	1/4	gradient_descent	пусто	(4;8)

Для каждого случая нужно вычислить следующий вектор параметров и указать класс метода.

Для поля **method_order** используйте словарь:

Метка	Смысл
zero_order	направление задано без градиента
first_order	используется градиент

Формат файла **04-task-01-optimization.csv**

Файл должен содержать ровно 6 строк:

1. строка заголовка;
2. по одной строке для каждого **step_id**.

Столбцы должны идти строго в таком порядке:

`step_id,theta_next,method_order,is_gradient_descent`

Правила заполнения:

1. **theta_next** - следующий вектор параметров в формате **(a;b;c)** без пробелов;
2. дробные координаты записываются как несократимые дроби, например **(1/2;-3;0)**;
3. **method_order** - одна из меток **zero_order**, **first_order**;
4. **is_gradient_descent** - **1**, если используется формула градиентного спуска, иначе **0**.

Пример структуры файла:

```
step_id,theta_next,method_order,is_gradient_descent
01,(0;0),zero_order,0
02,(0;0;0),zero_order,0
03,(0;0),zero_order,0
04,(0;0;0),zero_order,0
05,(0;0),zero_order,0
```

Числа и метки в примере не являются ответом. Они показывают только формат.

Что нужно сдать

Нужно сдать три файла:

1. **04-task-01-regression.csv**;
2. **04-task-01-cross-entropy.csv**;
3. **04-task-01-optimization.csv**.

При необходимости можно дополнительно приложить файл **notes.md**. Он предназначен только для замечаний о неоднозначностях, спорных случаях или технических проблемах. **notes.md** не участвует в автопроверке.

Критерии автоматической проверки

Автопроверка может проверять:

1. наличие всех трех обязательных файлов;

2. точное совпадение заголовков CSV-файлов;
3. наличие всех идентификаторов **L1-L4, V1-V6, O1-O5**;
4. корректность целых чисел, дробей и булевых полей **0/1**;
5. принадлежность строковых меток фиксированным словарям;
6. отсутствие лишних строк и лишних столбцов.

Как можно варьировать задание

Для разных вариантов можно менять:

1. целевые значения и готовые предсказания в части 1;
2. число примеров в каждом случае части 1;
3. вероятности правильного класса в части 2, сохраняя степени **1/2**, если нужна проверка через коэффициент при **ln 2**;
4. векторы **theta**, шаги **eta**, направления **p** и градиенты **grad** в части 3;
5. число строк в каждой части при сохранении тех же столбцов ответа.

05-task-01. Градиентный шаг и наискорейший спуск

Цель

Научиться выполнять один шаг градиентного спуска, проверять направление убывания функции потерь и вычислять шаг наискорейшего спуска для простого линейного нейрона с квадратичной функцией потерь.

Материал лекции

Задание относится к лекции 5 «Общая схема градиентного обучения» и опирается на понятия:

1. эмпирическая функция потерь $L(\mathbf{w})$;
2. общая итерационная схема $\mathbf{w}_{(t+1)} = \mathbf{w}_t + \eta_t \mathbf{p}_t$;
3. градиент функции потерь;
4. антиградиентное направление $\mathbf{p}_t = - \mathbf{grad} L(\mathbf{w}_t)$;
5. градиентный спуск $\mathbf{w}_{(t+1)} = \mathbf{w}_t - \eta_t \mathbf{grad} L(\mathbf{w}_t)$;
6. метод наискорейшего спуска;
7. линейный нейрон $\hat{\mathbf{y}} = \mathbf{X} \mathbf{w}$;
8. квадратичная функция потерь $L(\mathbf{w}) = 1/2 \| \mathbf{X}\mathbf{w} - \mathbf{y} \|^2$;
9. формула шага $\eta_t = \| \mathbf{grad} L(\mathbf{w}_t) \|^2 / \| \mathbf{X} \mathbf{grad} L(\mathbf{w}_t) \|^2$.

В этом задании не требуется обучать модель до сходимости или реализовывать нейронную сеть программно.

Параметры варианта

Вариант состоит из двух независимых частей:

1. список готовых градиентов и шагов обучения для одного обновления параметров;
2. список малых линейных задач, где нужно вычислить шаг наискорейшего спуска.

Координаты векторов записываются через точку с запятой: $(\mathbf{a}; \mathbf{b}; \mathbf{c})$. Дробные координаты в ответе записываются как несократимые дроби.

Часть 1. Один градиентный шаг

Для каждого случая задано:

1. **case_id** - идентификатор случая;
2. **w** - текущий вектор параметров;
3. **grad** - градиент $\mathbf{grad} L(\mathbf{w})$;
4. **eta** - шаг обучения.

Базовый вариант:

case_id	w	grad	eta
G1	(2;-1)	(1;3)	1
G2	(0;4;2)	(-2;0;4)	1/2
G3	(3;3)	(0;0)	2
G4	(-1;2)	(4;-2)	1/4
G5	(1;-2;0)	(2;-4;6)	1/2

Для каждого случая нужно вычислить:

1. антиградиентное направление $\mathbf{p} = -\mathbf{grad}$;
2. следующий вектор параметров $\mathbf{w}_{next} = \mathbf{w} - \eta \mathbf{grad}$;
3. скалярное произведение $\mathbf{p}^T \mathbf{grad}$;
4. является ли \mathbf{p} направлением убывания по линейной аппроксимации.

Считайте, что направление является направлением убывания, если $\mathbf{p}^T \mathbf{grad} < 0$.

Формат файла 05-task-01-gradient-step.csv

Файл должен содержать ровно 6 строк:

1. строка заголовка;
2. по одной строке для каждого **case_id**.

Столбцы должны идти строго в таком порядке:

`case_id,p,w_next,inner_product,is_descent_direction`

Правила заполнения:

1. \mathbf{p} - антиградиентное направление в формате $(\mathbf{a};\mathbf{b};\mathbf{c})$;
2. \mathbf{w}_{next} - следующий вектор параметров в формате $(\mathbf{a};\mathbf{b};\mathbf{c})$;
3. дробные координаты записываются как несократимые дроби;
4. **inner_product** - значение $\mathbf{p}^T \mathbf{grad}$;
5. **is_descent_direction** - 1, если $\mathbf{p}^T \mathbf{grad} < 0$, иначе 0.

Пример структуры файла:

```
case_id,p,w_next,inner_product,is_descent_direction
G1,(0;0),(0;0),0,0
G2,(0;0;0),(0;0;0),0,0
G3,(0;0),(0;0),0,0
G4,(0;0),(0;0),0,0
G5,(0;0;0),(0;0;0),0,0
```

Числа в примере не являются ответом. Они показывают только формат.

Часть 2. Шаг наискорейшего спуска

Для линейного нейрона с квадратичной функцией потерь используйте формулы:

```

r = Xw - y,
grad = X^T r,
eta = ||grad||_2^2 / ||X grad||_2^2,
w_next = w - eta grad.

```

Для каждого случая задано:

1. **steepest_id** - идентификатор случая;
2. **X** - матрица признаков;
3. **w** - текущий вектор параметров;
4. **y** - целевой вектор.

Матрица **X** записана построчно: **[(a;b);(c;d)]**.

Базовый вариант:

steepest_id	X	w	y
S1	[(1;0);(0;1)]	(2;-1)	(0;0)
S2	[(2;0);(0;1)]	(1;2)	(0;0)
S3	[(1;1);(1;-1)]	(1;0)	(0;2)
S4	[(1;0);(0;3)]	(3;1)	(1;1)

Для каждого случая нужно вычислить:

1. остаток **r**;
2. градиент **grad**;
3. числитель **eta_num** и знаменатель **eta_den** несократимой дроби для **eta**;
4. следующий вектор параметров **w_next**.

Формат файла 05-task-01-steepest.csv

Файл должен содержать ровно 5 строк:

1. строка заголовка;
2. по одной строке для каждого **steepest_id**.

Столбцы должны идти строго в таком порядке:

```
steepest_id, residual, grad, eta_num, eta_den, w_next
```

Правила заполнения:

1. **residual** - вектор $r = Xw - y$;
2. **grad** - вектор $X^T r$;
3. **eta_num**, **eta_den** - числитель и положительный знаменатель несократимой дроби **eta**;
4. **w_next** - следующий вектор параметров;
5. все векторы записываются без пробелов в формате **(a;b)**.

Пример структуры файла:

```
steepest_id, residual, grad, eta_num, eta_den, w_next
S1, (0;0), (0;0), 0, 1, (0;0)
```

S2, (0;0), (0;0), 0, 1, (0;0)
S3, (0;0), (0;0), 0, 1, (0;0)
S4, (0;0), (0;0), 0, 1, (0;0)

Числа в примере не являются ответом. Они показывают только формат.

Что нужно сдать

Нужно сдать два файла:

1. **05-task-01-gradient-step.csv**;
2. **05-task-01-steepest.csv**.

При необходимости можно дополнительно приложить файл **notes.md**. Он предназначен только для замечаний о неоднозначностях, спорных случаях или технических проблемах. **notes.md** не участвует в автопроверке.

Критерии автоматической проверки

Автопроверка может проверять:

1. наличие обоих обязательных файлов;
2. точное совпадение заголовков CSV-файлов;
3. наличие всех идентификаторов **G1-G5** и **S1-S4**;
4. корректность векторов, целых чисел, дробей и булевых полей **0/1**;
5. положительность знаменателей и несократимость дробей;
6. отсутствие лишних строк и лишних столбцов.

Как можно варьировать задание

Для разных вариантов можно менять:

1. векторы **w**, **grad** и шаги **eta** в части 1;
2. матрицы **X**, текущие параметры **w** и целевые значения **y** в части 2;
3. размерность векторов при сохранении того же формата ответа;
4. число строк в каждой части при сохранении тех же столбцов.

05-task-02. Полный градиент и потоковый SGD

Цель

Научиться отличать полный градиент по обучающей выборке от градиента по одному объекту, выполнять несколько шагов потокового стохастического градиентного спуска и сопоставлять варианты градиентного обучения с их вычислительными свойствами.

Материал лекции

Задание относится к лекции 5 «Общая схема градиентного обучения» и опирается на понятия:

1. средняя эмпирическая функция потерь $L(\mathbf{w}) = 1/N \sum_n L_n(\mathbf{w})$;
2. полный градиент $\mathbf{nabla} L(\mathbf{w}) = 1/N \sum_n \mathbf{nabla} L_n(\mathbf{w})$;
3. пакетный градиентный спуск;
4. потоковый стохастический градиентный спуск;
5. обновление $\mathbf{w}_{(t+1)} = \mathbf{w}_t - \eta_t \mathbf{nabla} L_{(n_t)}(\mathbf{w}_t)$;
6. эпоха как один полный проход по обучающей выборке;
7. преимущества и недостатки потокового SGD.

В этом задании не требуется случайно выбирать объекты или программно обучать модель. Последовательности объектов и градиентов уже заданы.

Параметры варианта

Вариант состоит из трех независимых частей:

1. списки градиентов отдельных объектов для вычисления полного градиента;
2. последовательности одномерных потоковых SGD-обновлений;
3. описания вычислительных режимов, которые нужно классифицировать фиксированными метками.

Координаты векторов записываются через точку с запятой: $(\mathbf{a};\mathbf{b};\mathbf{c})$.

Часть 1. Полный градиент по выборке

Для каждого случая задан список градиентов отдельных объектов **gradients**. Полный градиент равен среднему арифметическому этих векторов.

Базовый вариант:

batch_id	gradients
B1	(2;0);(0;2);(-1;1)
B2	(1;-1);(-1;1)
B3	(3;3);(1;-1);(-2;0);(0;2)
B4	(4;0);(0;4);(2;2);(-2;2)

Для каждого случая нужно вычислить:

1. число объектов **sample_count**;
2. полный градиент **full_grad**;
3. направление пакетного градиентного спуска **p_batch = -full_grad**;
4. равен ли полный градиент нулю.

Формат файла **05-task-02-full-gradient.csv**

Файл должен содержать ровно 5 строк:

1. строка заголовка;
2. по одной строке для каждого **batch_id**.

Столбцы должны идти строго в таком порядке:

```
batch_id, sample_count, full_grad, p_batch, is_full_gradient_zero
```

Правила заполнения:

1. **sample_count** - число градиентов отдельных объектов;
2. **full_grad** - средний градиент в формате **(a;b)**;
3. **p_batch** - антиградиентное направление в формате **(a;b)**;
4. дробные координаты записываются как несократимые дроби;
5. **is_full_gradient_zero** - 1, если полный градиент равен нулевому вектору, иначе 0.

Пример структуры файла:

```
batch_id, sample_count, full_grad, p_batch, is_full_gradient_zero
B1, 0, (0;0), (0;0), 0
B2, 0, (0;0), (0;0), 0
B3, 0, (0;0), (0;0), 0
B4, 0, (0;0), (0;0), 0
```

Числа в примере не являются ответом. Они показывают только формат.

Часть 2. Несколько шагов потокового SGD

В каждом случае задано начальное значение одного параметра **w0**, постоянный шаг **eta** и последовательность градиентов отдельных объектов.

Нужно выполнить обновления:

$$w_{(t+1)} = w_t - \text{eta } g_t.$$

Базовый вариант:

online_id	w0	eta	gradients
O1	0	1	2;-1;3
O2	1	1/2	2;2
O3	-2	1	-1;-1;4
O4	3	1/4	4;-8;4;0
O5	0	1/3	3;-6;0

Для каждого случая нужно вычислить:

1. число выполненных обновлений;
2. итоговое значение параметра **w_final**;
3. изменился ли параметр после всех обновлений.

Формат файла 05-task-02-online.csv

Файл должен содержать ровно 6 строк:

1. строка заголовка;
2. по одной строке для каждого **online_id**.

Столбцы должны идти строго в таком порядке:

`online_id,update_count,final_w_num,final_w_den,is_changed`

Правила заполнения:

1. **update_count** - число примененных градиентов;
2. **final_w_num, final_w_den** - числитель и положительный знаменатель несократимой дроби для **w_final**;
3. **is_changed** - 1, если **w_final** \neq **w0**, иначе 0.

Пример структуры файла:

```
online_id,update_count,final_w_num,final_w_den,is_changed
01,0,0,1,0
02,0,0,1,0
03,0,0,1,0
04,0,0,1,0
05,0,0,1,0
```

Числа в примере не являются ответом. Они показывают только формат.

Часть 3. Классификация режимов обучения

Для каждого описания нужно выбрать тип режима и указать его свойства.

Используйте словарь **mode_type**:

Метка	Смысл
batch_gradient_descent	на каждом шаге используется полный градиент по всей выборке
online_sgd	на каждом шаге используется градиент одного объекта
steepest_descent	используется антиградиентное направление и одномерный поиск шага

Базовый вариант:

mode_id	description
M1	На каждом шаге усредняются градиенты всех объектов выборки.
M2	После перемешивания выборки параметры обновляются по одному объекту.
M3	Направление равно антиградиенту, а шаг находится минимизацией вдоль прямой.
M4	Один полный проход по всем объектам называется эпохой.
M5	Одна итерация дешева, но направление шага зашумлено.

Для каждого случая нужно определить:

1. тип режима **mode_type**;
2. использует ли режим полный градиент на каждом шаге;
3. использует ли режим один объект на каждом шаге;
4. требует ли режим одномерного поиска шага.

Для **M4** и **M5** укажите режим, к которому относится описанное свойство.

Формат файла **05-task-02-modes.csv**

Файл должен содержать ровно 6 строк:

1. строка заголовка;
2. по одной строке для каждого **mode_id**.

Столбцы должны идти строго в таком порядке:

`mode_id,mode_type,uses_full_gradient,uses_single_object,uses_line_search`

Правила заполнения:

1. **mode_type** - одна из меток **batch_gradient_descent**, **online_sgd**, **steepest_descent**;
2. **uses_full_gradient** - 1, если на каждом шаге используется полный градиент, иначе 0;
3. **uses_single_object** - 1, если на каждом шаге используется один объект, иначе 0;
4. **uses_line_search** - 1, если нужен одномерный поиск шага, иначе 0.

Пример структуры файла:

```
mode_id,mode_type,uses_full_gradient,uses_single_object,uses_line_search
M1,batch_gradient_descent,0,0,0
M2,batch_gradient_descent,0,0,0
M3,batch_gradient_descent,0,0,0
M4,batch_gradient_descent,0,0,0
M5,batch_gradient_descent,0,0,0
```

Числа и метки в примере не являются ответом. Они показывают только формат.

Что нужно сдать

Нужно сдать три файла:

1. **05-task-02-full-gradient.csv**;
2. **05-task-02-online.csv**;
3. **05-task-02-modes.csv**.

При необходимости можно дополнительно приложить файл **notes.md**. Он предназначен только для замечаний о неоднозначностях, спорных случаях или технических проблемах. **notes.md** не участвует в автопроверке.

Критерии автоматической проверки

Автопроверка может проверять:

1. наличие всех трех обязательных файлов;
2. точное совпадение заголовков CSV-файлов;
3. наличие всех идентификаторов **V1-V4**, **O1-O5**, **M1-M5**;
4. корректность векторов, дробей и булевых полей **0/1**;
5. принадлежность **mode_type** фиксированному словарю;
6. отсутствие лишних строк и лишних столбцов.

Как можно варьировать задание

Для разных вариантов можно менять:

1. списки градиентов отдельных объектов в части 1;
2. начальные значения, шаги и последовательности градиентов в части 2;
3. описания режимов и фиксированный словарь меток в части 3;
4. число строк в каждой части при сохранении тех же столбцов ответа.

06-task-01. Обратный проход по скалярному вычислительному графу

Цель

Научиться выполнять обратный проход по простому вычислительному графу и записывать сопряженные величины для узлов.

Материал лекции

Задание относится к лекции 6 «Автоматическое дифференцирование и обратное распространение ошибки» и опирается на понятия:

1. вычислительный граф;
2. локальная производная;
3. правило цепочки;
4. режим обратного прохода;
5. сопряженная величина узла;

Базовый вариант

Граф: $u = x \cdot y$, $v = u + b$, $L = v^2$. **Значения входных узлов:** $x=2$, $y=-3$, $b=5$. **Нужно заполнить значения всех узлов и сопряженные величины $dL/d\text{node}$.**

Все дроби в ответе записываются как несократимые дроби через числитель и знаменатель в отдельных столбцах либо как целые числа, если знаменатель не требуется форматом файла. Векторы записываются без пробелов, например (1;-2;3).

Формат файла 06-task-01-reverse.csv

Файл должен содержать строку заголовка и строки для всех идентификаторов базового варианта. Столбцы идут строго в таком порядке:

```
node_id,value,adjoint
```

Пример структуры:

```
node_id,value,adjoint
x,,
y,,
b,,
u,,
v,,
L,,
```

Числа в примере, кроме идентификаторов, не являются ответом.

Что нужно сдать

Нужно сдать файлы:

1. 06-task-01-reverse.csv

При необходимости можно дополнительно приложить **notes.md**. Этот файл не участвует в автопроверке.

Критерии автоматической проверки

Автопроверка может проверять:

1. значения всех узлов графа;
2. сопряженные величины **dL/d node**;
3. строгий порядок строк по **node_id** из таблицы задания;

Как можно варьировать задание

Для разных вариантов можно менять числовые параметры базового варианта, число строк и идентификаторы случаев при сохранении тех же формул и того же формата CSV.

07-task-01. Один шаг практических градиентных методов

Цель

Сравнить один шаг нескольких методов оптимизации на скалярных параметрах и фиксированных градиентах.

Материал лекции

Задание относится к лекции 7 «Практические методы градиентного обучения» и опирается на понятия:

1. метод тяжелого шарика;
2. метод Нестерова с моментом;
3. AdaGrad;
4. RMSprop;
5. Adam;

Базовый вариант

Используйте один шаг для каждого метода. Дробь считайте точно.

method_id	метод	параметры варианта
M1	heavy_ball	$w=1, \eta=1/10, \mu=1/2,$ $v_{prev}=2, \quad grad=2;$ $v_{new} = \mu v_{prev} +$ $grad, w_{next} = w - \eta$ v_{new}
M2	nesterov	$w=43/40, \eta=1/10,$ ито- ГОВОЕ направление $v_{new}=5/2, w_{next} = w$ $- \eta v_{new}$
M3	adagrad	$w=1, \eta=3/10, grad=3,$ $sum_sq_prev=0;$ $sum_sq_new =$ $sum_sq_prev + grad^2,$ $w_{next} = w - \eta grad /$ $sqrt(sum_sq_new)$
M4	rmsprop	$w=3/10, \quad \eta=1/10,$ $\rho=9/10, \quad s_{prev}=1,$ $grad=3; s_{new} = \rho$ $s_{prev} + (1-\rho)$ $grad^2, w_{next} = w - \eta$ $grad$
M5	adam	$w=1,$ $\eta=1/10, \quad \beta_1=9/10,$ $\beta_2=99/100,$ $m_{prev}=0, \quad v_{prev}=0,$ $grad=3;$ используйте bias-correction для пер- вого шага

Все дроби в ответе записываются как несократимые дроби через числитель и знаменатель в отдельных столбцах либо как целые числа, если знаменатель не требуется форматом файла. Векторы записываются без пробелов, например (1;-2;3).

Формат файла 07-task-01-updates.csv

Файл должен содержать строку заголовка и строки для всех идентификаторов базового варианта. Столбцы идут строго в таком порядке:

method_id,method,w_next_num,w_next_den,state_a_num,state_a_den,state_b_num,state_b_den

Пример структуры:

method_id,method,w_next_num,w_next_den,state_a_num,state_a_den,state_b_num,state_b_den
M1,,,,,,,,,

M2,,,,,,,,
M3,,,,,,,,
M4,,,,,,,,
M5,,,,,,,,

Числа в примере, кроме идентификаторов, не являются ответом.

Что нужно сдать

Нужно сдать файлы:

1. 07-task-01-updates.csv

При необходимости можно дополнительно приложить **notes.md**. Этот файл не участвует в автопроверке.

Критерии автоматической проверки

Автопроверка может проверять:

1. следующее значение параметра;
2. обновленное состояние метода;
3. несократимые дроби с положительным знаменателем;

Как можно варьировать задание

Для разных вариантов можно менять числовые параметры базового варианта, число строк и идентификаторы случаев при сохранении тех же формул и того же формата CSV.

08-task-01. Планы шага обучения и масштабы инициализации

Цель

Вычислить значения нескольких планов шага обучения и масштабы Xavier/He-инициализации.

Материал лекции

Задание относится к лекции 8 «Настройка обучения и практический выбор оптимизатора» и опирается на понятия:

1. постоянный шаг;
2. ступенчатое уменьшение шага;
3. экспоненциальное уменьшение;
4. разогрев;
5. Xavier-инициализация;
6. He-инициализация;

Базовый вариант

Планы шага обучения:

schedule_id	правило	параметры
S1	постоянный шаг	eta=1/10
S2	ступенчатое уменьшение	eta_0=1/10 , множитель 1/2 , выполнено 2 уменьшения
S3	экспоненциальное уменьшение	eta_t = eta_0 gamma^t , eta_0=1/10 , gamma=9/10 , t=2
S4	линейный разогрев	максимум 1/10 , текущий шаг разогрева 3 из 5
S5	уменьшение при плато	eta_0=1/10 , множитель 1/2 , одно плато

Инициализация:

init_id	метод	параметры
I1	Xavier	fan_in=4, fan_out=8
I2	Xavier	fan_in=6, fan_out=10
I3	He	fan_in=128
I4	He	fan_in=256

Все дроби в ответе записываются как несократимые дроби через числитель и знаменатель в отдельных столбцах либо как целые числа, если знаменатель не требуется форматом файла. Векторы записываются без пробелов, например (1;-2;3).

Формат файла 08-task-01-schedules.csv

Файл должен содержать строку заголовка и строки для всех идентификаторов базового варианта. Столбцы идут строго в таком порядке:

```
schedule_id,eta_num,eta_den
```

Пример структуры:

```
schedule_id,eta_num,eta_den
S1,,
S2,,
S3,,
S4,,
S5,,
```

Числа в примере, кроме идентификаторов, не являются ответом. ### Формат файла 08-task-01-initialization.csv

Файл должен содержать строку заголовка и строки для всех идентификаторов базового варианта. Столбцы идут строго в таком порядке:

```
init_id,method,variance_num,variance_den
```

Пример структуры:

```
init_id,method,variance_num,variance_den
I1,,,
I2,,,
I3,,,
I4,,,
```

Числа в примере, кроме идентификаторов, не являются ответом.

Что нужно сдать

Нужно сдать файлы:

1. 08-task-01-schedules.csv
2. 08-task-01-initialization.csv

При необходимости можно дополнительно приложить **notes.md**. Этот файл не участвует в автопроверке.

Критерии автоматической проверки

Автопроверка может проверять:

1. значение шага обучения на указанной эпохе;
2. дисперсия инициализации;
3. несократимые дроби;

Как можно варьировать задание

Для разных вариантов можно менять числовые параметры базового варианта, число строк и идентификаторы случаев при сохранении тех же формул и того же формата CSV.

09-task-01. Размерности стандартных блоков

Цель

Определить выходные размерности линейного слоя, свертки, субдискретизации и эмбединга.

Материал лекции

Задание относится к лекции 9 «Стандартные вычислительные блоки нейросетей» и опирается на понятия:

1. линейный слой;
2. Conv1d;
3. Conv2d;
4. max pooling;
5. embedding;
6. размерность выхода;

Базовый вариант

Определите форму выхода без размерности batch.

block_id	блок	параметры
B1	linear	вход (4;5), выходных признаков 3, есть bias
B2	conv1d	in_channels=3, out_channels=2, length=10, kernel=3, stride=1, padding=0, есть bias
B3	conv2d	in_channels=3, out_channels=6, вход 32 x 32, kernel=5, stride=2, padding=2, есть bias
B4	maxpool2d	вход (3;16;16), kernel=2, stride=2
B5	embedding	длина последовательности 5, размер эмбединга 4, размер словаря 7

Все дроби в ответе записываются как несократимые дроби через числитель и знаменатель в отдельных столбцах либо как целые числа, если знаменатель не требуется форматом файла. Векторы записываются без пробелов, например (1;-2;3).

Формат файла **09-task-01-shapes.csv**

Файл должен содержать строку заголовка и строки для всех идентификаторов базового варианта. Столбцы идут строго в таком порядке:

```
block_id,block_type,output_shape,parameter_count
```

Пример структуры:

```
block_id,block_type,output_shape,parameter_count
B1,,,
B2,,,
B3,,,
B4,,,
B5,,,
```

Числа в примере, кроме идентификаторов, не являются ответом.

Что нужно сдать

Нужно сдать файлы:

1. **09-task-01-shapes.csv**

При необходимости можно дополнительно приложить **notes.md**. Этот файл не участвует в автопроверке.

Критерии автоматической проверки

Автопроверка может проверять:

1. форма выходного тензора;
2. число обучаемых параметров;
3. нулевое число параметров для pooling;

Как можно варьировать задание

Для разных вариантов можно менять числовые параметры базового варианта, число строк и идентификаторы случаев при сохранении тех же формул и того же формата CSV.

10-task-01. Штрафы регуляризации и инвертированное dropout-масштабирование

Цель

Вычислить L1/L2-штрафы и проверить ожидаемое значение активаций при случайном выключении нейронов.

Материал лекции

Задание относится к лекции 10 «Методы регуляризации» и опирается на понятия:

1. L1-регуляризация;
2. L2-регуляризация;
3. случайное выключение нейронов;
4. инвертированное масштабирование;
5. добавление шума;

Базовый вариант

Штрафы регуляризации:

case_id	w	lambda_1	lambda_2
R1	(1;-2)	1/2	7/10
R2	(3;-1;2)	3/8	3/16
R3	(1;-1;0;2)	1/2	1/3

Dropout:

dropout_id	исходная активация	вероятность сохранения
D1	6	3/4
D2	-2	1/2
D3	4	4/5

Все дроби в ответе записываются как несократимые дроби через числитель и знаменатель в отдельных столбцах либо как целые числа, если знаменатель не требуется форматом файла. Векторы записываются без пробелов, например (1;-2;3).

Формат файла 10-task-01-penalties.csv

Файл должен содержать строку заголовка и строки для всех идентификаторов базового варианта. Столбцы идут строго в таком порядке:

case_id, l1_num, l1_den, l2_num, l2_den

Пример структуры:

```
case_id,l1_num,l1_den,l2_num,l2_den
R1,,,,
R2,,,,
R3,,,,
```

Числа в примере, кроме идентификаторов, не являются ответом. ### Формат файла **10-task-01-dropout.csv**

Файл должен содержать строку заголовка и строки для всех идентификаторов базового варианта. Столбцы идут строго в таком порядке:

```
dropout_id,keep_prob_num,keep_prob_den,scaled_active_value,expected_value
```

Пример структуры:

```
dropout_id,keep_prob_num,keep_prob_den,scaled_active_value,expected_value
D1,,,,
D2,,,,
D3,,,,
```

Числа в примере, кроме идентификаторов, не являются ответом.

Что нужно сдать

Нужно сдать файлы:

1. **10-task-01-penalties.csv**
2. **10-task-01-dropout.csv**

При необходимости можно дополнительно приложить **notes.md**. Этот файл не участвует в автопроверке.

Критерии автоматической проверки

Автопроверка может проверять:

1. L1 и L2 штрафы;
2. масштаб активного нейрона;
3. сохранение математического ожидания;

Как можно варьировать задание

Для разных вариантов можно менять числовые параметры базового варианта, число строк и идентификаторы случаев при сохранении тех же формул и того же формата CSV.

11-task-01. Таксономия и метрики генеративных моделей

Цель

Классифицировать модели обучения без учителя и вычислить простые агрегаты качества генеративной модели.

Материал лекции

Задание относится к лекции 11 «Обучение без учителя» и опирается на понятия:

1. скрытая переменная;
2. генеративная модель;
3. правдоподобие;
4. оценка Inception;
5. покрытие распределения;

Базовый вариант

Таксономия:

model_id	описание
U1	кодировщик переводит данные в скрытое представление без явного правдоподобия
U2	вероятностная генеративная модель задает $p(x)$
U3	генератор строит пример из скрытого кода, но не дает явного правдоподобия
U4	алгоритм кластеризации сопоставляет объекту скрытую метку

Метрики:

metric_id	правило	данные
M1	средний log-likelihood	-2, -5/2
M2	упрощенная оценка Inception	3/2
M3	покрытие кластеров	покрыто 5 из 6 кластеров

Все дроби в ответе записываются как несократимые дроби через числитель и знаменатель в отдельных столбцах либо как целые числа, если знаменатель не требуется форматом файла. Векторы записываются без пробелов, например (1;-2;3).

Формат файла **11-task-01-taxonomy.csv**

Файл должен содержать строку заголовка и строки для всех идентификаторов базового варианта. Столбцы идут строго в таком порядке:

```
model_id,direction,is_generative,uses_likelihood
```

Пример структуры:

```
model_id,direction,is_generative,uses_likelihood
U1,,,
U2,,,
U3,,,
U4,,,
```

Числа в примере, кроме идентификаторов, не являются ответом. ### Формат файла **11-task-01-metrics.csv**

Файл должен содержать строку заголовка и строки для всех идентификаторов базового варианта. Столбцы идут строго в таком порядке:

```
metric_id,value_num,value_den,better_when
```

Пример структуры:

```
metric_id,value_num,value_den,better_when
M1,,,
M2,,,
M3,,,
```

Числа в примере, кроме идентификаторов, не являются ответом.

Что нужно сдать

Нужно сдать файлы:

1. **11-task-01-taxonomy.csv**
2. **11-task-01-metrics.csv**

При необходимости можно дополнительно приложить **notes.md**. Этот файл не участвует в автопроверке.

Критерии автоматической проверки

Автопроверка может проверять:

1. тип направления модели;
2. булевы признаки генеративности и правдоподобия;
3. простые дробные метрики;

Как можно варьировать задание

Для разных вариантов можно менять числовые параметры базового варианта, число строк и идентификаторы случаев при сохранении тех же формул и того же формата CSV.

12-task-01. Двумерная свертка, дополнение границ и шаг

Цель

Вычислить размерность выхода и несколько элементов двумерной свертки для малых изображений.

Материал лекции

Задание относится к лекции 12 «Сверточные сети для обработки изображений» и опирается на понятия:

1. двумерная свертка;
2. ядро свертки;
3. дополнение границ;
4. шаг свертки;
5. рецептивное поле;

Базовый вариант

Используйте корреляционную форму свертки, принятую в практических библиотеках: ядро не переворачивается.

case_id	вход и ядро	padding	stride	какие ячейки записать
C1	вход [[1,2,3], [4,5,6], [7,8,9]], ядро [[1,0], [0,-1]]	0	1	левую верхнюю, правую верхнюю, правую нижнюю
C2	вход [[1,2], [3,4]], ядро [[13/4,0], [0,-1]]	1	1	левую верхнюю, центрально- правую нижнюю
C3	вход [[1,2,3,4], [5,6,7,8],[9,10,11,12], [13,14,15,16]], ядро [[1,0], [0,1]]	0	2	левую верхнюю, правую верхнюю, правую нижнюю

Все дроби в ответе записываются как несократимые дроби через числитель и знаменатель в отдельных столбцах либо как целые числа, если

знаменатель не требуется форматом файла. Векторы записываются без пробелов, например (1;-2;3).

Формат файла 12-task-01-conv2d.csv

Файл должен содержать строку заголовка и строки для всех идентификаторов базового варианта. Столбцы идут строго в таком порядке:

```
case_id,output_shape,top_left,center_or_next,bottom_right
```

Пример структуры:

```
case_id,output_shape,top_left,center_or_next,bottom_right
C1,,,,
C2,,,,
C3,,,,
```

Числа в примере, кроме идентификаторов, не являются ответом.

Что нужно сдать

Нужно сдать файлы:

1. 12-task-01-conv2d.csv

При необходимости можно дополнительно приложить **notes.md**. Этот файл не участвует в автопроверке.

Критерии автоматической проверки

Автопроверка может проверять:

1. формула размера выхода;
2. значения выбранных ячеек карты признаков;
3. учет padding и stride;

Как можно варьировать задание

Для разных вариантов можно менять числовые параметры базового варианта, число строк и идентификаторы случаев при сохранении тех же формул и того же формата CSV.

13-task-01. Развертка рекуррентной сети во времени

Цель

Выполнить несколько шагов простой рекуррентной формулы и оценить множитель затухания градиента.

Материал лекции

Задание относится к лекции 13 «Рекуррентные сети» и опирается на понятия:

1. развертка во времени;
2. скрытое состояние;
3. рекуррентная матрица;
4. затухание градиента;
5. ВРТТ;

Базовый вариант

Скалярная рекуррентная формула: $h_t = a h_{(t-1)} + b x_t$.

seq_id	a	b	h_0	последовательность x_1,x_2,x_3
R1	1/2	1	0	1, 1/2, 1/2
R2	-1/3	1	0	-1, 2/3, 1/3
R3	1	1	1	1, -2, 2

Градиентный множитель для трех шагов равен a^3 .

Все дроби в ответе записываются как несократимые дроби через числитель и знаменатель в отдельных столбцах либо как целые числа, если знаменатель не требуется форматом файла. Векторы записываются без пробелов, например (1;-2;3).

Формат файла 13-task-01-unroll.csv

Файл должен содержать строку заголовка и строки для всех идентификаторов базового варианта. Столбцы идут строго в таком порядке:

```
seq_id,h1,h2,h3,grad_multiplier_num,grad_multiplier_den
```

Пример структуры:

```
seq_id,h1,h2,h3,grad_multiplier_num,grad_multiplier_den
R1,,,,,
R2,,,,,
R3,,,,,
```

Числа в примере, кроме идентификаторов, не являются ответом.

Что нужно сдать

Нужно сдать файлы:

1. 13-task-01-unroll.csv

При необходимости можно дополнительно приложить **notes.md**. Этот файл не участвует в автопроверке.

Критерии автоматической проверки

Автопроверка может проверять:

1. последовательные скрытые состояния;
2. произведение рекуррентных множителей;
3. дробный формат градиентного множителя;

Как можно варьировать задание

Для разных вариантов можно менять числовые параметры базового варианта, число строк и идентификаторы случаев при сохранении тех же формул и того же формата CSV.

14-task-01. Сырые оценки самовнимания и причинная маска

Цель

Посчитать матрицу QK^T , определить разрешенные позиции при причинной маске и выбрать максимальную оценку.

Материал лекции

Задание относится к лекции 14 «Трансформеры» и опирается на понятия:

1. запрос;
2. ключ;
3. значение;
4. самовнимание;
5. причинная маска;
6. сложность внимания;

Базовый вариант

Векторы ключей: $K_1=(1;0)$, $K_2=(0;1)$, $K_3=(1;0)$. Векторы запросов: $Q_1=(1;0)$, $Q_2=(0;2)$, $Q_3=(1;1)$. Для Q_i причинная маска разрешает только ключи $K_1...K_i$. Softmax вычислять не нужно. Для сложности внимания используйте число пар n^2 для $n=4,8,16$.

Все дроби в ответе записываются как несократимые дроби через числитель и знаменатель в отдельных столбцах либо как целые числа, если знаменатель не требуется форматом файла. Векторы записываются без пробелов, например $(1;-2;3)$.

Формат файла 14-task-01-attention.csv

Файл должен содержать строку заголовка и строки для всех идентификаторов базового варианта. Столбцы идут строго в таком порядке:

```
query_id,scores,allowed_count,best_key_id
```

Пример структуры:

```
query_id,scores,allowed_count,best_key_id
Q1,,,
Q2,,,
Q3,,,
```

Числа в примере, кроме идентификаторов, не являются ответом. ### Формат файла 14-task-01-complexity.csv

Файл должен содержать строку заголовка и строки для всех идентификаторов базового варианта. Столбцы идут строго в таком порядке:

```
length_id,token_count,pair_count
```

Пример структуры:

```
length_id,token_count,pair_count
L1,,
L2,,
L3,,
```

Числа в примере, кроме идентификаторов, не являются ответом.

Что нужно сдать

Нужно сдать файлы:

1. **14-task-01-attention.csv**
2. **14-task-01-complexity.csv**

При необходимости можно дополнительно приложить **notes.md**. Этот файл не участвует в автопроверке.

Критерии автоматической проверки

Автопроверка может проверять:

1. скалярные произведения запрос-ключ;
2. учет причинной маски;
3. квадратичный рост числа пар токенов;

Как можно варьировать задание

Для разных вариантов можно менять числовые параметры базового варианта, число строк и идентификаторы случаев при сохранении тех же формул и того же формата CSV.

15-task-01. Уравнение Беллмана и один шаг Q-обучения

Цель

Вычислить значения по уравнению Беллмана и выполнить одно обновление Q-обучения.

Материал лекции

Задание относится к лекции 15 «Обучение с подкреплением» и опирается на понятия:

1. марковский процесс принятия решений;
2. функция ценности;
3. уравнение Беллмана;
4. Q-обучение;
5. дисконтирование;

Базовый вариант

Беллмановские значения:

state_id	правило
S1	$V = 1 + 3/4 * 8$
S2	$V = -1 + 1/2 * 8$
S3	терминальное состояние, $V=0$

Q-обучение использует $Q_{next} = Q + \alpha * (target - Q)$.

update_id	Q	alpha	target
Q1	1	1/2	5
Q2	1	1/2	-1/2
Q3	4	1/3	4

Все дроби в ответе записываются как несократимые дроби через числитель и знаменатель в отдельных столбцах либо как целые числа, если знаменатель не требуется форматом файла. Векторы записываются без пробелов, например (1;-2;3).

Формат файла 15-task-01-bellman.csv

Файл должен содержать строку заголовка и строки для всех идентификаторов базового варианта. Столбцы идут строго в таком порядке:

state_id,value_num,value_den

Пример структуры:

```
state_id,value_num,value_den
S1,,
S2,,
S3,,
```

Числа в примере, кроме идентификаторов, не являются ответом. ### Формат файла **15-task-01-qlearning.csv**

Файл должен содержать строку заголовка и строки для всех идентификаторов базового варианта. Столбцы идут строго в таком порядке:

```
update_id,target_num,target_den,q_next_num,q_next_den
```

Пример структуры:

```
update_id,target_num,target_den,q_next_num,q_next_den
Q1,,,,
Q2,,,,
Q3,,,,
```

Числа в примере, кроме идентификаторов, не являются ответом.

Что нужно сдать

Нужно сдать файлы:

1. **15-task-01-bellman.csv**
2. **15-task-01-qlearning.csv**

При необходимости можно дополнительно приложить **notes.md**. Этот файл не участвует в автопроверке.

Критерии автоматической проверки

Автопроверка может проверять:

1. целевое значение Беллмана;
2. одно Q-обновление;
3. несократимые дроби;

Как можно варьировать задание

Для разных вариантов можно менять числовые параметры базового варианта, число строк и идентификаторы случаев при сохранении тех же формул и того же формата CSV.

16-task-01. Прямой процесс зашумления и цель предсказания шума

Цель

Вычислить параметры прямого диффузионного процесса и квадратичную ошибку предсказания шума.

Материал лекции

Задание относится к лекции 16 «Диффузионные модели» и опирается на понятия:

1. прямой процесс зашумления;
2. α ;
3. накопленное α_{bar} ;
4. предсказание шума;
5. обратный процесс;

Базовый вариант

Прямой процесс:

<u>case_id</u>	<u>alpha_bar_t</u>
D1	9/10
D2	3/5
D3	1/4

Для цели предсказания шума считайте MSE между истинным и предсказанным шумом.

<u>loss_id</u>	<u>истинный шум</u>	<u>предсказанный шум</u>
E1	(1;0)	(4/5;-1/10)
E2	(0;1)	(1/2;1/2)
E3	(2;-1)	(2;-1)

Все дроби в ответе записываются как несократимые дроби через числитель и знаменатель в отдельных столбцах либо как целые числа, если знаменатель не требуется форматом файла. Векторы записываются без пробелов, например (1;-2;3).

Формат файла 16-task-01-forward.csv

Файл должен содержать строку заголовка и строки для всех идентификаторов базового варианта. Столбцы идут строго в таком порядке:

`case_id,alpha_bar_num,alpha_bar_den,signal_var_num,signal_var_den,noise_var_num,noise_var_den`

Пример структуры:

```
case_id,alpha_bar_num,alpha_bar_den,signal_var_num,signal_var_den,noise_var_num,noise_var_den
D1,,,,,,
D2,,,,,,
D3,,,,,,
```

Числа в примере, кроме идентификаторов, не являются ответом. ### Формат файла **16-task-01-noise-loss.csv**

Файл должен содержать строку заголовка и строки для всех идентификаторов базового варианта. Столбцы идут строго в таком порядке:

```
loss_id,mse_num,mse_den
```

Пример структуры:

```
loss_id,mse_num,mse_den
E1,,
E2,,
E3,,
```

Числа в примере, кроме идентификаторов, не являются ответом.

Что нужно сдать

Нужно сдать файлы:

1. **16-task-01-forward.csv**
2. **16-task-01-noise-loss.csv**

При необходимости можно дополнительно приложить **notes.md**. Этот файл не участвует в автопроверке.

Критерии автоматической проверки

Автопроверка может проверять:

1. накопленное значение `alpha_bar`;
2. доли дисперсии сигнала и шума;
3. MSE предсказанного шума;

Как можно варьировать задание

Для разных вариантов можно менять числовые параметры базового варианта, число строк и идентификаторы случаев при сохранении тех же формул и того же формата CSV.

17-task-01. MAP-оценка и апостериорное предсказание

Цель

Связать гауссов априорный закон с L2-регуляризацией и вычислить простые апостериорные предсказательные агрегаты.

Материал лекции

Задание относится к лекции 17 «Байесовы нейронные сети» и опирается на понятия:

1. априорное распределение;
2. апостериорное распределение;
3. MAP-оценка;
4. апостериорное предсказательное распределение;
5. эпистемическая неопределенность;

Базовый вариант

MAP-часть использует цель $data_loss + \lambda ||w||_2^2$.

case_id	lambda	**	**
B1	1/4	4	1/4
B2	1/2	5	1
B3	1/8	2	5/16

Апостериорное предсказание считается по конечному набору предсказаний.

pred_id	предсказания
P1	1, 2, 3
P2	-1, 0, 1
P3	1, 3/2, 2

Все дроби в ответе записываются как несократимые дроби через числитель и знаменатель в отдельных столбцах либо как целые числа, если знаменатель не требуется форматом файла. Векторы записываются без пробелов, например (1;-2;3).

Формат файла 17-task-01-map.csv

Файл должен содержать строку заголовка и строки для всех идентификаторов базового варианта. Столбцы идут строго в таком порядке:

case_id, lambda_num, lambda_den, objective_num, objective_den

Пример структуры:

```
case_id,lambda_num,lambda_den,objective_num,objective_den
B1,,,,
B2,,,,
B3,,,,
```

Числа в примере, кроме идентификаторов, не являются ответом. ### Формат файла **17-task-01-predictive.csv**

Файл должен содержать строку заголовка и строки для всех идентификаторов базового варианта. Столбцы идут строго в таком порядке:

```
pred_id,mean_num,mean_den,epistemic_var_num,epistemic_var_den
```

Пример структуры:

```
pred_id,mean_num,mean_den,epistemic_var_num,epistemic_var_den
P1,,,,
P2,,,,
P3,,,,
```

Числа в примере, кроме идентификаторов, не являются ответом.

Что нужно сдать

Нужно сдать файлы:

1. **17-task-01-map.csv**
2. **17-task-01-predictive.csv**

При необходимости можно дополнительно приложить **notes.md**. Этот файл не участвует в автопроверке.

Критерии автоматической проверки

Автопроверка может проверять:

1. коэффициент L2 из гауссова prior;
2. значение MAP-цели;
3. среднее и дисперсия предсказаний;

Как можно варьировать задание

Для разных вариантов можно менять числовые параметры базового варианта, число строк и идентификаторы случаев при сохранении тех же формул и того же формата CSV.