

<https://www.youtube.com/live/JMUWSdSD1Uk>

первое видео

<https://contest.yandex.ru/contest/82512/enter>

Конкурс отбора

<https://new.contest.yandex.ru/contests/82514/enter>

Дипломная работа

## ОТБОР ' 371/400 , 250 points минимально для прохода

### A. Предсказание ошибок [csv файл] (100p)

Полное решение

Ограничение времени 20 секунд

Ограничение памяти 256 Мб

Предсказание ошибок

Нерадивый ML-инженер Тензорослав обучал линейную регрессию на некотором датасете.

Однако, он не был знаком с градиентными методами оптимизации,

поэтому Тензорослав решил искать оптимум с помощью случайного поиска. Для этого

он сгенерировал несколько случайных векторов весов и считал среднеквадратичную

ошибку (MSE) для каждого вектора. Однако в какой-то момент Тензорослав

случайно удалил выборку, на которой он считал MSE.

Помогите Тензорославу закончить начатое и предскажите значение MSE для

тех векторов весов, которые он еще не успел обработать.

О датасете

Вам предлагаются три файла:

train\_weights.csv - содержит значения весов в колонках W0–W9

(10-мерные векторы) и соответствующие значения MSE в колонке MSE

test\_weights.csv - содержит тестовые векторы весов (для которых нужно предсказать MSE)

example - пример корректной посылки в конкурс

Что нужно сделать

Необходимо предсказать колонку MSE для векторов из файла test\_weights.csv и загрузить файл

answers в формате, аналогичном примеру.

Критерий оценки:

Корень из средней квадратичной логарифмической ошибки (RMSLE).

Баллы рассчитываются по формуле:

$100 * \max(\min((0.3 - RMSLE) / 0.1, 1), 0)$

Для максимального балла (100) необходимо достичь  $RMSLE \leq 0.2$ .

Требуемый формат вывода

Файл answers (без пробелов в названии) в формате JSON:

```
[  
  {  
    "W0": 0.465,  
    "W1": 0.582,  
    "W2": 1.071,  
    "W3": -1.889,  
    "W4": -0.92,  
    "W5": -1.084,  
    "W6": -1.003,  
    "W7": -0.766,  
    "W8": -0.858,  
    "W9": 0.665,  
    "MSE": 40.593  
  },  
  ...  
]
```

**Files** - [train\\_weights.csv](#) , [test\\_weights.csv](#) , [example](#) , [answer.json](#)

**РЕШЕНИЕ** - [answer.json](#)

## В. Лаборатория биокибернетики [csv файл] (71p)

Полное решение

Ограничение времени 20 секунд

Ограничение памяти 200 Мб

Исследователи из лаборатории биокибернетики разработали алгоритм для классификации биологических объектов.

Однажды младший научный сотрудник предложил простое определение: «Объект класса X — это организм с двумя конечностями и без первого покрова». Но старший коллега, известный своим остроумием, принёс в лабораторию ощипанную курицу и заявил: «По вашему определению, это тоже объект X!». Пришлось уточнить критерий: «...и с плоскими когтями».

Чтобы автоматизировать классификацию, исследователи закодировали признаки организмов латинскими буквами от A до I. Они не раскрыли, что означает каждый признак, поэтому их интерпретация остаётся неизвестной.

Позже команда собрала данные:

Младший сотрудник подготовил обучающую выборку с метками.

Старший — тестовую выборку, но забыл указать классы объектов и ушёл на перерыв.

Задача: Используя обучающие данные, предскажите метки классов для тестовой выборки.

О датасете

Вам предлагаются три файла, train.csv, test.csv и example.csv:

Файл train.csv содержит признаки обучающей выборки и колонку с разметкой target. Значение 1 в этой колонке соответствует человеку, а 0 - нечеловеку.

Файл test.csv содержит признаки тестовой выборки.

Файл example.csv содержит пример корректной посылки в контест.

Таким образом, вам нужно предсказать колонку target для объектов из файла test.csv.

Что нужно сделать

От вас требуется загрузить в систему файл answers.csv в формате, аналогичном файлу example.csv с предсказаниями для объектов тестовой выборки. В качестве целевой метрики используется ROC-AUC. Баллы за это задание рассчитываются по формуле:

$100 * \max(\min((\text{AUC} - 0.8) / 0.08, 1), 0)$ ,

где AUC — значение ROC-AUC ваших предсказаний. Таким образом, для максимального числа баллов необходимо набрать

$\text{AUC} \geq 0.88$ .

Ответ

**Files** - [train.csv](#) , [test.csv](#) , [example.csv](#) , [answer.json](#)

**РЕШЕНИЕ** - [answer.json](#)

## C. Доставка заказов (100p)

Полное решение

Ограничение времени 2 секунды

Ограничение памяти 512 Мб

Ввод стандартный ввод или input.txt

Выход стандартный вывод или output.txt

Яндекс тестирует автономного курьера-рoverа и хочет понять, насколько быстро он сможет развозить заказы по городу.

Город задан прямоугольной решёткой

n

x

m

nxm. Для удобства все адреса поделены на

26

26 типов и обозначены строчными латинскими буквами от 'a' до 'z'.

Диспетчер выдал роверу список доставок в виде строки

s

s:

i

i-й символ — это тип адреса, на который нужно выполнить

i

i-ю доставку. Доставки нужно выполнять строго в порядке символов строки

s

s.

Пронумеруем строки решётки от

1

1 до

n

n сверху вниз, а столбцы — от

1

1 до

m

m слева направо. Клетка

(

x

,

y

)

(x,y) — пересечение строки

x

x и столбца

y

y. Изначально ровер находится в клетке

(

s  
x  
,

s  
y  
)  
(s

x

,s  
y

). В клетке

(  
i

,  
j  
)

(i,j) расположен адрес типа

x  
i  
,  
j  
x  
i,j

. Поскольку речь идёт о типах адресов, для каждого типа таких адресов на карте может быть много — ровер может выполнить доставку для требуемого типа в любой клетке с этим типом. Перемещаться ровер может только между соседними по стороне клетками; каждый такой переход занимает ровно одну единицу времени. Передача заказа, в случае когда ровер находится в нужной клетке, считается мгновенной.

Помогите определить, за какое минимальное время ровер сможет выполнить все доставки из списка

s  
s.

В первой строке даны два целых числа

n  
n и  
m

$m$  — размеры города (

1

$\leq$

$n$

,

$m$

$\leq$

300

$1 \leq n, m \leq 300$ ). Во второй строке даны два целых числа

$s$

$x$

$s$

$x$

и

$s$

$y$

$s$

$y$

— начальные координаты ровера (

1

$\leq$

$s$

$x$

$\leq$

$n$

$1 \leq s$

$x$

$\leq n$ ,

1

$\leq$

$s$

$y$

$\leq$

$m$

$1 \leq s$

$y$

$\leq m$ ).

Каждая из следующих

n

n строк состоит ровно из

m

m строчных английских букв. В

i

i-й из этих строк

j

j-й символ задаёт

x

i

,

j

x

i,j

— тип адреса в клетке

(

i

,

j

)

(i,j). Гарантируется, что каждый из

26

26 типов встречается хотя бы в одной клетке.

Далее вводится строка

s

s из строчных английских букв — последовательность доставок (

1

≤

|

s

|

≤

300

$1 \leq |s| \leq 300$ ).

Выведите единственное число — минимальное время, необходимое роверу для выполнения всех доставок из списка

s  
s.

В первом примере оптимальный маршрут: дойти за  
12  
12 шагов до ближайшей клетки с адресом типа ‘n’, затем спуститься на  
1  
1 клетку вниз и последовательно выполнить доставки к адресам типов ‘u’ и ‘t’, стоящим подряд  
справа, что потребует ещё  
4  
4 шага.

Во втором примере оптимальный маршрут задаётся точками

(4,4), ‘s’  
(5,5), ‘q’  
(3,5), ‘u’  
(5,3), ‘i’  
(6,4), ‘r’  
(4,5) (дважды), ‘e’  
(4,6) и ‘l’  
(6,7).

Пример 1

Ввод

Вывод

2 26

1 1

abcdefghijklmnopqrstuvwxyz

abtxyzutalkhfdyutxzbzhawj

nut

17

Пример 2

Ввод

Вывод

7 7

4 4

abcdefg

xyzabch

wnopqdi

vmvwrej

ulutsfk

tkjihgl

srqponm

squirrel

17

## РЕШЕНИЕ

```
#include <bits/stdc++.h>
using namespace std;

int main() {
    ios::sync_with_stdio(false);
    cin.tie(nullptr);
    int n, m;
    if (!(cin >> n >> m)) return 0;
    int sx, sy; cin >> sx >> sy; --sx; --sy;
    vector<string> g(n);
    for (int i = 0; i < n; ++i) cin >> g[i];
    string s; cin >> s;
    string t; t.reserve(s.size());
    for (char c : s) if (t.empty() || t.back() != c) t.push_back(c);

    const int INF = 1e9;
    vector<int> dp(n * m, INF), nxt(n * m, INF);
    dp[sx * m + sy] = 0;

    auto transformL1 = [&](vector<int>& a) {
        for (int i = 0; i < n; ++i) {
            int base = i * m;
            for (int j = 1; j < m; ++j) a[base + j] = min(a[base + j], a[base + j - 1] + 1);
            for (int j = m - 2; j >= 0; --j) a[base + j] = min(a[base + j], a[base + j + 1] + 1);
        }
        for (int j = 0; j < m; ++j) {
            for (int i = 1; i < n; ++i) {
                int idx = i * m + j, up = (i - 1) * m + j;
                int v = a[up] + 1; if (a[idx] > v) a[idx] = v;
            }
        }
        for (int i = n - 2; i >= 0; --i) {
            int idx = i * m + j, dn = (i + 1) * m + j;
            int v = a[dn] + 1; if (a[idx] > v) a[idx] = v;
        }
    };
    transformL1(g);
    cout << t;
}
```

```

}

};

transformL1(dp);
fill(nxt.begin(), nxt.end(), INF);
for (int i = 0; i < n; ++i)
    for (int j = 0; j < m; ++j)
        if (g[i][j] == t[0]) nxt[i * m + j] = dp[i * m + j];
dp.swap(nxt);

for (int k = 1; k < (int)t.size(); ++k) {
    transformL1(dp);
    fill(nxt.begin(), nxt.end(), INF);
    for (int i = 0; i < n; ++i)
        for (int j = 0; j < m; ++j)
            if (g[i][j] == t[k]) nxt[i * m + j] = dp[i * m + j];
    dp.swap(nxt);
}

int ans = INF;
for (int v : dp) if (v < ans) ans = v;
cout << ans << "\n";
return 0;
}

```

## D. Распределённая система (100р)

Полное решение

Ограничение времени 1 секунда

Ограничение памяти 64 Мб

Ввод стандартный ввод или input.txt

Вывод стандартный вывод или output.txt

Рассмотрим распределённую вычислительную систему, состоящую из

$n$

$n$  вычислительных узлов (серверов), между которыми установлены каналы связи, образующие дерево (т.е. сеть без циклов, где между любой парой узлов существует единственный путь). Эта структура определяет топологию обмена сообщениями между узлами — какие узлы могут напрямую взаимодействовать при выполнении распределённого алгоритма.

Также имеется множество из

n

n географически распределённых данных, каждый из которых может быть назначен для размещения одного из вычислительных узлов. Эти данные расположены в точках общего положения на карте (никакие три не лежат на одной прямой и никакие два не совпадают).

Задача: необходимо сопоставить каждому вычислительному узлу (вершине дерева) уникальный данные-центр (точку на плоскости), так, чтобы если визуализировать каналы связи между узлами как прямые линии между соответствующими данными-центрами, то любые несмежные каналы не пересекались. Это обеспечивает, например, физическую или логическую изоляцию между несвязанными напрямую частями распределённой системы — что важно для устойчивости и безопасности ML-систем.

Формат ввода

Первая строка содержит одно целое число

t

t — количество тестов.

1

≤

t

≤

1000

1 ≤ t ≤ 1000

Далее для каждого теста:

В первой строке теста содержится одно целое число

n

n — количество узлов (и одновременно точек).

2

≤

n

.

t

≤

1000

2 ≤ n · t ≤ 1000

Следующие

n

-

1

$n-1$  строк содержат описание рёбер дерева. Каждая строка содержит два целых числа

и  
и и

v  
v (

1

$\leq$

u

,

v

$\leq$

n

$1 \leq u, v \leq n$ ) — номера вершин, соединённых ребром. Дерево не содержит циклов и состоит из ровно

n

-

1

$n-1$  ребра.

Далее идут

n

$n$  строк, каждая из которых содержит два действительных числа

x

i

x

i

и

y

i

y

i

— координаты

i

$i$ -й точки на плоскости, в которую можно сопоставить вершину.

-

1

0

4

<

x

i  
,  
y  
i  
<  
1  
0  
4  
-10  
4  
<x  
i

,y  
i  
  
<10  
4

### Формат вывода

Для каждого теста выведите одну строку из

n  
n целых чисел  
p  
1  
,  
p  
2  
,  
...  
,  
p  
n  
p  
1  
  
,p  
2  
  
,...,p

n  
— перестановку чисел от 1 до

n  
n, где

p  
i  
p  
i

означает, что вершине

i  
i дерева сопоставляется

p  
i  
p  
i

-я точка из входного списка.

Таким образом, для каждой вершины дерева выбирается уникальная точка на плоскости, и соединение вершин прямыми отрезками между сопоставленными точками не приводит к пересечению несмежных рёбер.

### Пример 1

Ввод

Вывод

1  
2  
1 2  
292.365297 561.624168  
28.742075 869.836531  
2 1

### Пример 2

Ввод

Вывод

1  
3  
2 1  
1 3  
38.082299 -593.978441

-42.281845 -296.136429

217.814614 -47.946068

3 2 1

Примечания

Для дебага решений предлагается использовать написанный визуализатор.

```
import argparse
import matplotlib.pyplot as plt
```

```
def read_input_and_output(infile, outfile):
    # Чтение входа
    input_data = list(map(float, infile.read().split()))
    it = iter(input_data)
    t = int(next(it))
    if t != 1:
        raise ValueError("Визуализатор поддерживает только один тест.")
    n = int(next(it))
    edges = [(int(next(it)) - 1, int(next(it)) - 1) for _ in range(n - 1)]
    points = [(next(it), next(it)) for _ in range(n)]

    # Чтение вывода (перестановка)
    perm = list(map(int, outfile.read().split()))
    if len(perm) != n:
        raise ValueError("Размер перестановки не совпадает с числом вершин")

    assigned = [points[p - 1] for p in perm]
    return n, edges, assigned
```

```
def visualize(n, edges, assigned, show_ids=False):
```

```
    fig, ax = plt.subplots()
    xs, ys = zip(*assigned)
    ax.scatter(xs, ys, color="blue")

    for i, (x, y) in enumerate(assigned):
        if show_ids:
            ax.text(x, y, str(i + 1), fontsize=8, ha="right", va="bottom")
```

```
for u, v in edges:
```

```
    x1, y1 = assigned[u]
```

```

x2, y2 = assigned[v]
ax.plot([x1, x2], [y1, y2], color="black")

ax.set_aspect("equal")
ax.set_title("Дерево на плоскости")
plt.xlabel("X")
plt.ylabel("Y")
plt.tight_layout()
plt.show()

def main():
    parser = argparse.ArgumentParser(description="Визуализатор вложенного дерева")
    parser.add_argument(
        "--infile",
        type=argparse.FileType("r"),
        help="Входной файл",
        default="input.txt",
    )
    parser.add_argument(
        "--outfile",
        type=argparse.FileType("r"),
        help="Файл с перестановкой",
        default="output.txt",
    )
    parser.add_argument(
        "--show-ids", action="store_true", help="Показывать номера вершин", default=True
    )
    args, unknown = parser.parse_known_args()

    n, edges, assigned = read_input_and_output(args.infile, args.outfile)
    visualize(n, edges, assigned, args.show_ids)

if __name__ == "__main__":
    main()

```

## РЕШЕНИЕ

```

#include <bits/stdc++.h>
using namespace std;

```

```

struct P { double x, y; };

int n;
vector<vector<int>> g;
vector<int> sz, assign_idx;
vector<P> pts;

void dfs_size(int u, int p){
    sz[u] = 1;
    for(int v: g[u]) if(v!=p){ dfs_size(v,u); sz[u]+=sz[v]; }
}

double ang(const P& a, const P& o){
    return atan2(a.y - o.y, a.x - o.x);
}

void solve(int u, int p, vector<int> vec){
    int best = 0;
    for(int i=1;i<(int)vec.size();++i){
        int a = vec[i], b = vec[best];
        if (pts[a].x < pts[b].x || (pts[a].x == pts[b].x && pts[a].y < pts[b].y)) best = i;
    }
    swap(vec[0], vec[best]);
    int pu = vec[0];
    assign_idx[u] = pu;

    vector<int> rest(vec.begin()+1, vec.end());
    sort(rest.begin(), rest.end(), [&](int i, int j){
        double ai = ang(pts[i], pts[pu]), aj = ang(pts[j], pts[pu]);
        return ai < aj;
    });

    int off = 0;
    for(int v: g[u]) if(v!=p){
        vector<int> block(rest.begin()+off, rest.begin()+off+sz[v]);
        off += sz[v];
        solve(v, u, block);
    }
}

```

```
int main(){
    ios::sync_with_stdio(false);
    cin.tie(nullptr);
    int t;
    if(!(cin>>t)) return 0;
    while(t--){
        cin>>n;
        g.assign(n, {});
        for(int i=0;i<n-1;++i){
            int u,v; cin>>u>>v; --u;--v;
            g[u].push_back(v); g[v].push_back(u);
        }
        pts.resize(n);
        for(int i=0;i<n;++i) cin>>pts[i].x>>pts[i].y;

        sz.assign(n,0);
        dfs_size(0,-1);

        vector<int> all(n);
        iota(all.begin(), all.end(), 0);

        assign_idx.assign(n,-1);
        solve(0,-1,all);

        for(int i=0;i<n;++i){
            if(i) cout<<' ';
            cout<<assign_idx[i]+1;
        }
        cout<<"\n";
    }
    return 0;
}
```

## A \_ LLM Scaling Week 1 (10p/10 ' 9 commits)

Условие

Ваша задача - ускорить forward pass функции swiglu:

```
def swiglu(a, b):
    return torch.nn.functional.silu(a) * b
```

Ваша имплементация должна быть написана на Triton, вызываться через интерфейс `torch.ops.llm_scaling_week.swiglu_fwd(a, b)` и возвращать только один `torch.Tensor` - результат операции.

Имплементация будет проверяться на корректность и производительность. Для прохождения теста на корректность результат вашей функций должен совпадать на `torch.allclose` с выходом eager-имплементации `swiglu`. Для прохождения теста на производительность ваша функция должна занимать

≤  
75  
≤75% от скорости eager-имплементации `swiglu`.

Гарантируется, что на вход будут поданы contiguous-тензоры. Типы и размерности входных тензоров `a` и `b` совпадают. Обратите внимание, что функция должна уметь работать как с `fp32`, так и с `bf16` тензорами. Функция должна уметь работать эффективно вне зависимости от размерности тензоров.

Референсное решение проходит все тесты и на H100, и в Google Colab.

Ограничение по времени:

Ваше решение должно проходить тесты быстрее, чем за 1 минуту.

Система оценивания

Количество баллов за задачу: 10

Ограничения на количество посылок

Максимальное количество посылок по задаче: 10

Максимальное количество посылок по задаче за скользящие 24 часа: 2

Примечание

Логи тестирования можно посмотреть, скачав вывод в тесте 1. Не переименовывайте файл `solution.py`. Ваше решение должно быть в этом файле.

## **Решение** [solution.py](#)

### **B \_ LLM Scaling Week 2 (15p/15 ‘ 4 commits)**

Условие задачи находится в ноутбуке внутри репозитория.

Ограничение по времени:

Ваше решение должно проходить тесты быстрее, чем за 8 минут.

Система оценивания

Количество баллов за задачу: 15

Ограничения на количество посылок

Максимальное количество посылок по задаче: 10

Максимальное количество посылок по задаче за скользящие 24 часа: 2

Примечание

Важно: после того, как вы решите задачу, пожалуйста, перенесите реализацию функций: quantize\_int8\_perrow\_kernel, quantize\_int8\_perrow\_w8a8\_matmul\_kernel, matmul\_quantize\_int8 в файл solution.py. Внутри этого файла уже определены сигнатуры этих функций, вставьте реализацию вместо pass. Не переименовывайте файл, не удаляйте, не добавляйте функции в файл.

Логи тестирования можно посмотреть, скачав вывод в тесте 1.

**FULL SOL FILE (.ipynb)** [task.ipynb](#)

**РЕШЕНИЕ** [solution.py](#)

### **C \_ LLM Scaling Week 3 (25p/25 ‘ 14 commits)**

Ваша задача - написать эффективную имплементацию операцию padded\_moe\_permute.

Ваша функция должна называться submission и иметь следующую сигнатуру:

```
def submission(
```

`x: torch.Tensor, # (num_tokens, hidden_size)` - входной тензор токенов, каждый размерности `hidden_size`

`top_experts: torch.Tensor, # (num_tokens, topk)` - для каждого токена указано `topk` экспертов, которые он активирует

`tokens_per_expert: torch.Tensor, # (num_experts,)` - тензор размерности числа экспертов,  $i$ -ый элемент - сколько токенов приходит в  $i$ -ого эксперта

`topk: int, # сколько экспертов активируются на каждый токен, например, 8`

`num_experts: int, # сколько всего экспертов в MoE, например, 128`

`) -> tuple[`

`torch.Tensor, # (max_padded, hidden_size) - padded_tokens, результат пермьюта с паддингами`

`torch.Tensor # (num_experts,) - padded_tokens_per_expert, сколько токенов приходят в каждого эксперта вместе с паддингами`

`]`

Для начала рассмотрим стандартную функцию `moe_permit` без учета паддингов:

На вход `permute`-функции приходит тензор размерности `(num_tokens, hidden_size)`. Обычно в MoE пермьют переставляет токены так, чтобы токены, попадающие в одного эксперта, находились друг за другом. Например, путь на вход подается

```
x = tensor([[-0.0236, -0.5368, -0.5663],  
           [ 0.7778, -0.8583, -0.1123],  
           [ 0.1981, -0.3514, -0.9443],  
           [-2.0655, -0.9424,  0.9870]])
```

```
top_experts = tensor([[1, 3], # токен 0 выбирает экспертов 1 и 3  
                      [2, 5], # токен 1 выбирает 2 и 5  
                      [3, 5], # токен 2 выбирает 3 и 5  
                      [2, 4]]) # токен 3 выбирает 2 и 4
```

В данном случае `topk=2`, каждый токен выбирает 2 экспертов. Выходной тензор будет иметь размерность `(num_tokens * topk, hidden_size)`, там сначала будут записаны токены для 0ого эксперта, потом для 1ого, потом для 2ого и так далее. В данном случае:

```
out = tensor([[-0.0236, -0.5368, -0.5663], # токен 0 -> эксперт 1  
             [ 0.7778, -0.8583, -0.1123], # токен 1 -> эксперт 2  
             [-2.0655, -0.9424,  0.9870], # токен 3 -> эксперт 2  
             [-0.0236, -0.5368, -0.5663], # токен 0 -> эксперт 3  
             [ 0.1981, -0.3514, -0.9443], # токен 2 -> эксперт 3  
             [-2.0655, -0.9424,  0.9870], # токен 3 -> эксперт 4  
             [ 0.7778, -0.8583, -0.1123], # токен 1 -> эксперт 5  
             [ 0.1981, -0.3514, -0.9443]]) # токен 2 -> эксперт 5
```

Тензор размерности (num\_experts,), который показывает, сколько токенов идут в каждого эксперта, назовем батч сайзами. В примере выше батч сайзы - это [1, 2, 2, 1, 2].

Теперь к нашей задаче

При использовании FP8-умножения из DeepGEMM (и других современных кернелов) часто ожидается ТМА-алайнмент тензора, то есть появляется требование делимости размерностей на 128. Это нужно для использования Tensor Memory Accelerator-а на H100 для асинхронного копирования из памяти.

В случае тое\_permute это означает необходимость делимости батч сайзов на 128, то есть чтобы в каждого эксперта приходило делящееся на 128 число токенов. В примере выше батч сайзы [1, 2, 2, 1, 2] станут [128, 128, 128, 128, 128]. А, например, [128, 1, 129] перейдет в [128, 128, 256].

Чтобы добиться такой гарантии, нам придется западдить результат пермьюта. Теперь он не обязательно будет иметь размерность num\_tokens \* topk, а может содержать дополнительные нулевые токены. Ваша задача - написать функцию, которая будет делать то же самое, что и обычный тое\_permute, но уже с паддингами - то есть дополнительно будет гарантировать, что первый токен для каждого эксперта начинается с индекса, делящегося на 128.

В случае входа из примера выше на выходе мы должны получить

```
tensor([[-0.0236, -0.5368, -0.5663], # токен 0 -> эксперт 1
       [ 0.0000,  0.0000,  0.0000],
       [ 0.0000,  0.0000,  0.0000],
       ...,
       [ 0.7778, -0.8583, -0.1123], # токен 1 -> эксперт 2, индекс 128
       [-2.0655, -0.9424,  0.9870], # токен 3 -> эксперт 2, индекс 129
       [ 0.0000,  0.0000,  0.0000],
       [ 0.0000,  0.0000,  0.0000],
       [ 0.0000,  0.0000,  0.0000]
       ...,
       [ 0.0000,  0.0000,  0.0000]])
```

Для имплементация можно использовать как Triton, так и обычный Torch.

Имплементация будет проверяться на корректность и производительность. Для прохождения теста на корректность результат вашей функций должен совпадать на torch.allclose с выходом eager-имплементации. Для прохождения теста на производительность ваша функция должна выдавать скорость примерно совпадающую с нашей референсной имплементацией. Наша референсная имплементация не очень эффективная, поэтому не спешите сразу начинать с Triton.

Для простоты вам также дан неэффективный код с for-ами.

Ограничение по времени:

Ваше решение должно проходить тесты быстрее, чем за 3 минуты.

Система оценивания

Количество баллов за задачу: 25

Ограничения на количество посылок

Максимальное количество посылок по задаче: 10

Максимальное количество посылок по задаче за скользящие 24 часа: 2

Примечание

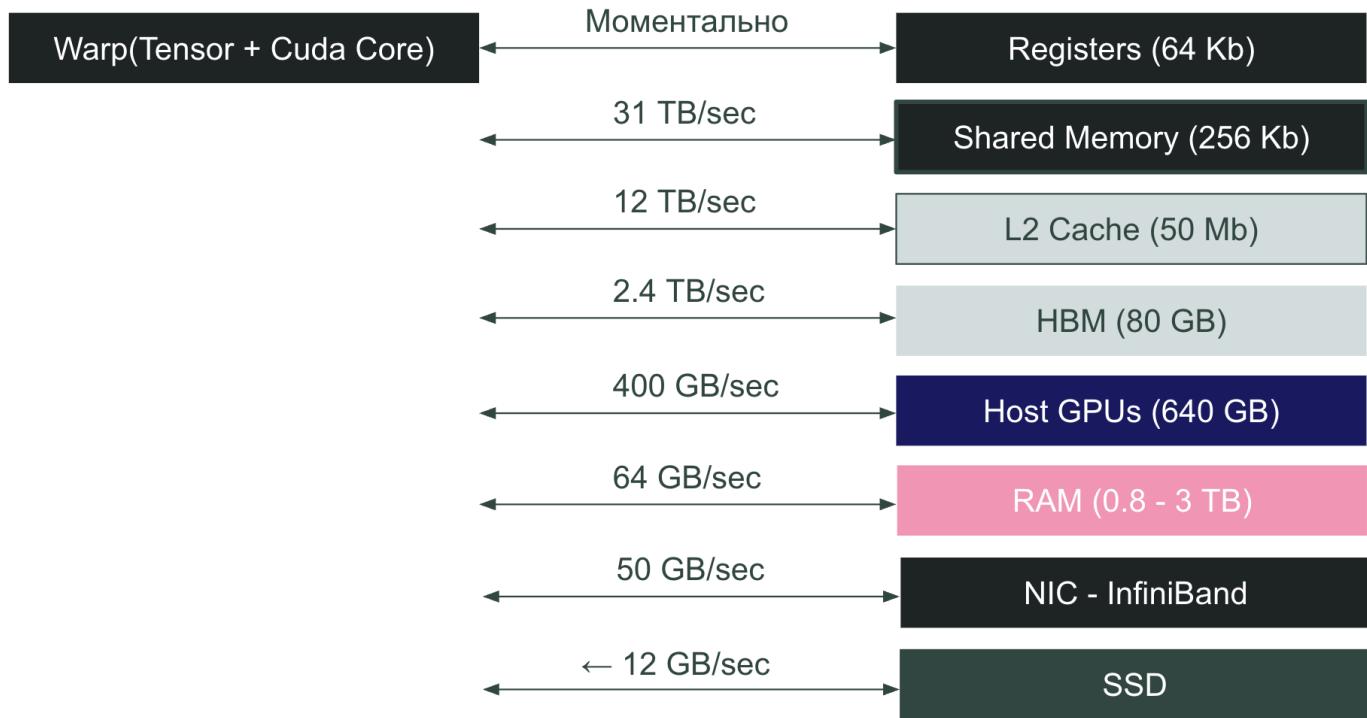
Логи тестирования можно посмотреть, скачав вывод в тесте 1. Не переименовывайте файл solution.py. Ваше решение должно быть в этом файле.

Так же в solution.py закралась синтаксическая ошибка в строчку 68. Нужно будет убрать в своем решении точку после torch.Tensor.

**РЕШЕНИЕ** [solution.py](#)

Вопрос 1

Используя данную схему и материалы с курса, оцените, сколько времени при идеальных коммуникациях должна занимать сборка в FSDP модели с 235B параметрами, где каждый занимает 2 байта, а параметры шардируются на всех GPU кластера.



#### Примечание

Ответ введите десятичным числом с разделителем точка с точностью до двух знаков после запятой, единицы измерения секунды.

#### ОТВЕТ 1.18

#### Вопрос 2

Оцените, сколько времени в секундах при оптимальных коммуникациях займет Upload из CPU RAM в GPU RAM модели в 50GB активаций?

#### Примечание

Ответ введите десятичным числом с разделителем точка с точностью до двух знаков после запятой.

#### ОТВЕТ 0.78

#### Вопрос 3

Скорость HBM - 2.4 TB/sec, скорость GPU в Tensor Core - 800 TFLOPS. Оцените время работы функции forward в мкросек (при минимальном времени запуска одного матричного умножения в 10 мкросек):

```
q = Linear(4096, 8192, device='cuda', dtype=torch.bfloat16)
k = Linear(4096, 512, device='cuda', dtype=torch.bfloat16)
v = Linear(4096, 512, device='cuda', dtype=torch.bfloat16)

x = torch.randn(512, 4096, device='cuda', dtype=torch.bfloat16)

def forward(x):
    return q(x), k(x), v(x)
```

forward(x)

Примечание

Ответ введите натуральным числом, единицы измерения: мкросек.

ОТВЕТ 63

Вопрос 4

Скорость HBM - 2.4 TB/sec, скорость GPU в Tensor Core - 800 TFLOPS. Оцените время работы функции forward в мкросек (при минимальном времени запуска одного матричного умножения в 10 мкросек):

```
qkv = Linear(4096, 8192 + 2 * 512, device='cuda', dtype=torch.bfloat16)
```

```
x = torch.randn(512, 4096, device='cuda', dtype=torch.bfloat16)
```

```
def forward(x):
```

```
    return qkv(x)
```

```
forward(x)
```

Примечание

Ответ введите натуральным числом, единицы измерения: мкросек.

ОТВЕТ 48

Вопрос 5

Скорость HBM - 2.4 TB/sec, скорость GPU в Tensor Core - 800 TFLOPS. Оцените время forward:

```
x = torch.randn(64, 8192, 8192, device='cuda', dtype=torch.bfloat16)
d = torch.sqrt(128)
```

```
def forward(x, d):
```

```
    return x / d
```

```
forward(x, d)
```

Примечание

Ответ введите натуральным числом, единицы измерения: мкросек.

ОТВЕТ 7158

Вопрос 6

Скорость HBM - 2.4 TB/sec, скорость GPU в Tensor Core - 800 TFLOPS. Оцените время forward при оптимальной реализации ядра attention (Flash Attention):

```
q_seqlen = 16
kv_seq_len = 8192
num_heads = 64
head_dim = 128
```

```
q = torch.randn(q_seqlen, num_heads, head_dim, device='cuda', dtype=torch.bfloat16)
k = torch.randn(kv_seq_len, num_heads, head_dim, device='cuda', dtype=torch.bfloat16)
v = torch.randn(kv_seq_len, num_heads, head_dim, device='cuda', dtype=torch.bfloat16)
```

```
out = attention(q, k, v)
```

Примечание

Ответ введите натуральным числом, единицы измерения: мкросек.

ОТВЕТ 112

Вопрос 7

Оптимальная реализация attention выше является:

Выберите вариант ответа

Compute bound

Memory bound

Communication bound

ОТВЕТ Memory bound

Вопрос 8

Что может повысить утилизацию attention выше?

Тест ⚙️ Осталось попыток: 1

Выберите варианты ответов Отправить

Увеличить размер q\_seqlen

Увеличить размер kv\_seq\_len

Уменьшить num\_heads для q (с переиспользованием для разных KV)

Уменьшить num\_heads для kv (с переиспользованием для разных Q)

Вопрос 9

Сколько SMок (Streaming Multiprocessor-ов) можно найти в H100 SXM, о которой шла речь в Лекции 3?

Осталось попыток: 0

Выберите вариант ответа

132

24

520

4

ОТВЕТ 132

Вопрос 10

Какая скорость работы с HBM (High-Bandwidth Memory) заявлена Nvidia в H100 SXM?

Осталось попыток: 0

Выберите вариант ответа

3.35 TB/s

9 TB/s

15 TB/s

990 GB/s

ОТВЕТ 3.35 TB/s

Вопрос 11

Какой суммарной вместимостью обладает L1-cache/Shared Memory в одной H100 SXM?

Осталось попыток: 0

Выберите вариант ответа

33 MB

132 MB

80 GB

128 kB

ОТВЕТ 33 MB

### Вопрос 12

Пусть мы хотим сложить на GPU два вектора в FP32 и произвести операцию

```
c  
=  
a  
+  
b  
.c=a+b.
```

В каждом векторе N элементов. Сколько байт будут пропущены через память (HBM)?

Осталось попыток: 0

Выберите вариант ответа

3 N

4 N

8 N

12 N

ОТВЕТ 12N

### Вопрос 13

Пусть мы хотим сложить на GPU два вектора в FP32 и произвести операцию

```
c  
=
```

a  
+  
b

.

c=a+b.

В каждом векторе

N

N элементов. Оцените Arithmetic intensity этой операции

Осталось попыток: 0

Выберите вариант ответа

1/12

1/2

1

2/3

ОТВЕТ 1/12

Вопрос 14

Почему обучение в BF16 быстрее, чем обучение в FP32? Выберите все варианты.

## Выберите варианты ответов

Отправить

Быстрые библиотеки для арифметических операций, такие как cutlass, не поддерживают умножения в FP32

Внутри GPU есть Tensor Core, который умеет тем быстрее перемножать матрицы, чем меньше точность элементов в них

Учиться в BF16 более стабильно, в FP32 много времени уходит на перестановку упавших экспериментов

Memory-bound операции будут не так сильно замедлять обучение в BF16

Так как в BF16 меньше бит отведено под экспоненту, то лосс быстрее становится ниже

## Вопрос 15

В чем сложность обучения в FP8 в сравнении с BF16? Выберите все варианты.

## Выберите варианты ответов

Отправить

- Переводить тензор из FP32 в FP8 сложнее, чем из FP32 в BF16
- Диапазон, который может быть представлен в FP8, значительно меньше диапазона, представимого в BF16
- Точности чисел, представимых в FP8, значительно хуже, чем у BF16
- Не все операции можно производить в FP8

Вопрос 16 (**НЕПРАВИЛЬНО**)

Выберите причины, по которым может замедляться обучение на GPU-кластере. Укажите все варианты.

## Выберите варианты ответов

Отправить

 CPU ждет операций на GPU Операции, запущенные параллельно, конкурируют за ресурсы Слишком сильная нагрузка приходится на Tensor Core, коду приходится ждать очереди для обращения к памяти Кернел часто обращается к HBM

## Вопрос 17(НЕПРАВИЛЬНО)

Пользуясь swiglu и swiglu\_compiled измерьте время исполнения этих функций. Чему равно  $\text{time\_compiled} / \text{time\_eager}$ ?

```
import torch
import triton
import torch.nn.functional as F

def swiglu(a, b):
    return F.silu(a) * b

swiglu_compiled = pass # TODO: your code here
a = torch.randn(128, 128, device="cuda")
b = torch.randn(128, 128, device="cuda")

out = swiglu_compiled(a, b)

time_eager = TODO_BENCH(swiglu(a, b))
time_compiled = TODO_BENCH(swiglu_compiled(a, b))
time_compiled / time_eager
```

Осталось попыток: 0

Выберите вариант ответа

0.3

0.7

1

1.5

### Вопрос 18 (**НЕПРАВИЛЬНО**)

Какая операция работает быстрее на 128 хостах из 8 H100 GPU (nvlink/infiniband) с настройками по умолчанию, если вход - тензор из одного fp32 элемента

Осталось попыток: 0

Выберите вариант ответа

`torch.distributed.all_gather_into_tensor(output_tensor, input_tensor)`

`torch.distributed.all_reduce(tensor)`

`torch.distributed.reduce(tensor, dst=0)`

### Вопрос 19 (**НЕПРАВИЛЬНО**)

Используя значения эффективных пропускных способностей с этого графика, рассчитайте, сколько времени займет операция `reduce_scatter` на 4096 GPU (512 нод) при использовании HSDP, где размер Sharding Group - 128 GPU, а Replicating Group - 32 GPU, если размер входного тензора - 512 MiB.

Округляйте пропускную способность с графиков до числа кратного 50 GB/s

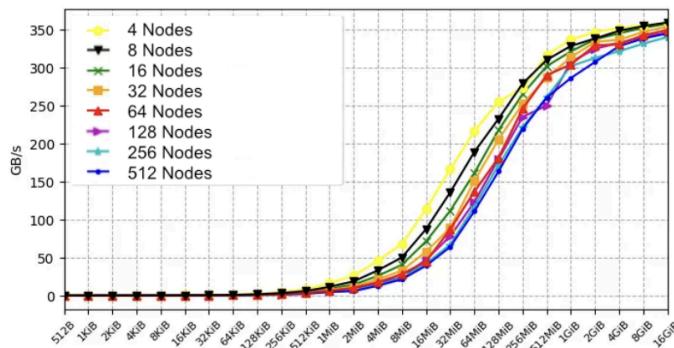
Считайте, что пропускная способность `reduce_scatter` совпадает с пропускной способностью `all_gather`

Считайте, что если у вас есть 8 независимых пересылок по  $<M>$  байт на  $<N>$  хостов, где в каждой пересылке из каждого хоста участвует ровно 1 GPU, то это эквивалентно соответствует точке "8 \*  $<M>$  байт" на графике " $<N>$  Nodes"

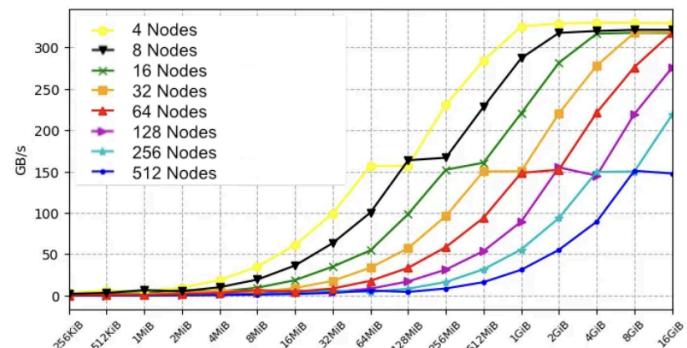
Считайте, что коммуникации по Sharding Group и Replicating Group не перекрываются

Учитывайте, что GiB - это  $2^{30}$  байт, а GB -  $10^9$  байт

Ответ дайте в милисекундах с точностью до десятых



(a) Bandwidth of NCCL AllReduce using a tree algorithm and scales well with number of nodes (i.e. higher bandwidth).



(b) Bandwidth of NCCL AllGather using ring algorithms; scales poorly with the number of nodes (i.e. lower bandwidth).

Ответы НЕПРАВИЛЬНЫЕ 2.5 3.6 9.0 8.9 40.0

Вопрос 20

В операции reduce\_scatter с использованием алгоритма ring и входным bf16 тензором, в каком типе данных происходят пересылки частичных сумм?

Осталось попыток: 0

Выберите вариант ответа

bf16

fp32

ОТВЕТ bf16