

Вступительное тестирование

Вопросы - минимум

В этом разделе представлены те вопросы, на которые следует знать ответ для того, чтобы слушать курс.

1. Можно ли умножить вектор на вектор?

- ☒ Да, существует несколько способов это сделать - скалярное, векторное произведение.
- ☐ Нет, вектор надо умножать на матрицу или число.
- ☐ Нет, для векторов всё по-другому работает.
- ☐ Да, умножаем каждую компоненту вектора друг на друга. Это называется скалярное произведение.

2. Может ли норма матрицы быть равна нулю?

- ☒ Да
- ☐ Нет

3. Чему равна производная функции $f(x) = x^2$?

- ☒ $2x$
- ☐ $2x + const$
- ☐ $\frac{x^3}{3}$
- ☐ $\frac{x^3}{3} + const$
- ☐ Невозможно взять производную.

4. Чему равна первообразная функции $f(x) = x^2$?

- ☐ $2x$
- ☐ $2x + const$
- ☐ $\frac{x^3}{3}$
- ☒ $\frac{x^3}{3} + const$
- ☐ Невозможно вычислить первообразную.

5. Чему равно скалярное произведение векторов $(1, 1, 1)$ и $(2, 3, 4)$?

- ☐ $(1, 2, 1, 3, 1, 4)$
- ☐ $(1, 2, 3, 4)$
- ☒ 9
- ☐ $(2, 3, 4)$
- ☐ Невозможно посчитать

6. Как посчитать определитель диагональной матрицы?

- ☐ Сложить все диагональные элементы
- ☒ Умножить все диагональные элементы
- ☐ Он равен нулю
- ☐ Определитель такой матрицы равен самой матрице.

Вопросы по существу курса.

Если вы уверенно знаете ответы на большую часть предложенных ниже вопросов - вероятно, курс будет слишком легким для вас.

7. Является ли функция $f(x) = |x|$ выпуклой?

- ☒ Да
- ☐ Нет

8. Является ли множество симметричных положительно определенных квадратных матриц выпуклым?

- ☒ Да
- ☐ Нет

9. Чему равен субградиент функции $f(x) = \sin(x - 4) + 2|x - 4|$ в точке $x = 4$?

- ☐ Функция не дифференцируема в этой точке, значит, субградиента не существует.
- ☐ 4
- ☐ Любое число в интервале $[-2, 2]$
- ☐ Любое число в интервале $[-1, 1]$

- ☐ 0
- ☐ Среди вариантов ответов нет верного
- ☐ Что такое субградиент? (не знаю)
- ☒ Любое число в интервале $[-1, 3]$

10. Вы обучаете нейросеть классифицировать изображения. Размер обучающей выборки 10000, размер батча 100. Сколько эпох вы сделаете, если произведете 1000 итераций стохастического градиентного спуска?

- ☐ 1
- ☒ 10
- ☐ 100
- ☐ 1000
- ☐ 10000
- ☐ Эпоха? (не знаю)
- ☐ Среди вариантов ответов нет верного

11. Логистическая регрессия - это метод решения задачи

- ☒ Классификации
- ☐ Регрессии
- ☐ Кластеризации

12. Пусть решение задачи линейного программирования существует. Симплекс метод в худшем случае:

- ☐ Не сойдется
- ☐ Сойдется полиномиально
- ☒ Сойдется экспоненциально

13. Является ли задача оптимизации весов нейросети ResNet выпуклой?

- ☐ Да
- ☒ Нет
- ☐ Данных задачи недостаточно

14. При оптимизации с помощью стохастического

градиентного метода было бы хорошей идеей :

- ☒ Уменьшать learning rate к концу обучения
- ☐ Увеличивать learning rate к концу обучения
- ☐ Не изменять learning rate

15. Истинно ли утверждение: "Добавление регуляризации Тихонова к выпуклой функции делает функцию сильно выпуклой"?

- ☒ Да
- ☐ Нет

16. Найдите минимальную константу Липшица функции $f(x) = Ax - b$, где x - вектор размерности n , A - вещественная матрица размерности $m \times n$, b - вектор размерности m .

- ☐ Функция не является Липшицевой.
- ☐ $2\|A\|$
- ☐ $\|A^T A\|$
- ☒ $\|A\|$
- ☐ $e^{\|A\|}$
- ☐ $\|Ax - b\|$

17. Верно ли, что метод Ньютона сойдется для выпуклой функции, если запустить его из любой точки пространства.

- ☐ Да
- ☒ Нет

18. Пусть вычисление значения функции потерь вашей нейронной сети (forward pass) занимает время t . Сколько по времени займет вычисление градиентов по весам (backward pass). Выберите наиболее близкий ответ.

- ☐ t
- ☒ От t до $3t$

- ☐ t^2
- ☐ $\frac{t}{2}$
- ☐ e^t
- ☐ От 0 до t
- ☐ От 0 до t^3
- ☐ 0
- ☐ $-t$
- ☐ $N_{weights} \cdot t$

19. Верно ли утверждение: Nesterov momentum и Polyak Momentum одинаково ускоряют метод градиентного спуска для выпуклой функции с Липшицевым градиентом с точки зрения характера сходимости (с точностью до константного множителя)

- ☒ Да
- ☐ Нет, Nesterov momentum быстрее
- ☐ Нет, Polyak momentum быстрее

20. Верно ли утверждение: В любой задаче оптимизации функции если точка x_0 является решением задачи оптимизации, то градиент оптимизируемой функции в точке x_0 равен 0. $\nabla f(x_0) = 0$?

- ☐ Да
- ☒ Нет