

Вопросы к государственному экзамену
Магистерская программа
«Логические и комбинаторные методы анализа данных»

1. Методы градиентного спуска и Ньютона для безусловной гладкой оптимизации. Стратегии выбора длины шага. Скорости сходимости методов.
2. Условия Каруша-Куна-Таккера для задач условной оптимизации. Двойственная задача оптимизации. Методы решения выпуклых условных задач с помощью метода Ньютона и метода логарифмических барьеров.
3. Понятие субградиента и субдифференциала, субдифференциальное исчисление. Субградиентный метод для решения негладких задач выпуклой оптимизации. Его скорость сходимости.
4. Проксимальный градиентный метод для минимизации композитных функций. Выбор длины шага. Скорость сходимости метода. Примеры применения.
5. Стохастический градиентный спуск, его скорость сходимости. Методы стохастической оптимизации с линейной скоростью сходимости: SAG, SVRG.
6. Функции ошибки в задаче регрессии (MAE, RMSE, SMAPE, MAPE, PMAD, MRAE, REL_MAE, PB, MASE).
7. Функционалы качества в задачах чёткой бинарной классификации и классификации на k (пересекающихся) классов (TPR, Specificity, Precision, F1, Cohen's Kappa, MCC, BA).
8. Скоринговые функции ошибки (LogLoss, MSE, Misclassification Loss, Exploss) и кривые (ROC, PR, GINI, Gain Curve, Lift Curve, Kolmogorov Smirnov chart) в машинном обучении.
9. Анализ социальных сетей: безмасштабные сети, модель малого мира, коэффициент кластеризации, важность-центральность вершины, PageRank.
10. Анализ социальных сетей: определение вероятности появления ребра.
11. Анализ социальных сетей: нахождение сообществ в графе.
12. Случайные леса и бустинг над деревьями (описание алгоритмов, современные реализации, настройка параметров, критерии расщепления)
13. Лемма Бёрнсайда. Цикловой индекс действия группы на множестве. Теорема Пойа (без доказательства). Применение циклового индекса и теоремы Пойа при решении комбинаторных задач.
14. Структурный подход в распознавании образов: составляющие и особенности подхода. Левенштейновская аппроксимация произвольного слова словом из регулярного языка. Лемма о порядке редакторских операций.
15. Числа Стирлинга II рода: определение, выражение через суммирование биномиальных коэффициентов (с выводом), вывод рекуррентной формулы. Числа Белла.
16. Модель Эрдёша-Реньи случайных графов. Наблюдения Барабаши-Альберт. Модель интернета Боллобаши-Риордана.
17. Векторные представления слов. Модели Skip-gram и CBOW. Их модификации, основанные на иерархическом мягком максимуме и негативном семплировании.
18. Задача разметки последовательности (sequence labeling). Модель linear-CRF. Обучение модели и нахождение оптимальной последовательности меток. Совместное использование linear-CRF и нейросетевых архитектур.
19. Задача переноса обучения (transfer learning). Основные модели переноса обучения для текстовых данных: ELMo, ULMFiT, BERT.
20. Алгоритмическая рандомизация, задача вычисления порядковых статистики медианы.
21. Алгоритм быстрого преобразования Фурье, приложение к цифровой обработке сигналов.
22. $O(n \log n)$ алгоритм вычисления пересечений конечного множества отрезков на плоскости.
23. Динамическое программирование, алгоритм выделения наибольшей общей подпоследовательности для двух последовательностей.
24. Триангуляция Делоне и ее свойства. Алгоритм построения триангуляции Делоне.
25. Свёрточные нейронные сети. Основные используемые архитектуры. Решение задач семантической сегментации изображений и детекции объектов на изображениях.
26. Рекуррентные нейронные сети, основные архитектуры. Проблема затухающих и взрывающихся градиентов, методы борьбы с ней. Механизм внимания и его использование при решении задачи машинного перевода.
27. EM-алгоритм для обучения вероятностных моделей со скрытыми переменными. Модель вариационного автокодировщика. Трюк репараметризации.
28. Обучение с подкреплением. Примеры практических задач. Q-обучение. Модель DQN.
29. Подход Policy gradient. Алгоритмы Reinforce и A2C.
30. Обучение с подкреплением с добавлением энтропии. Метод Soft Actor-Critic.

Литература

1. J.Nocedal,S.J.Wright.NumericalOptimization.Springer,2006.
2. S.Boyd,L.Vandenberghe.ConvexOptimization,CambridgeUniversityPress,2004.
3. D.Bertsekas.ConvexAnalysisandOptimization,AthenaScientific,2003.
4. OptimizationforMachineLearning.EditedbySuvritSra,SebastianNowozinand StephenJ.Wright,MITPress, 2011.
5. M.Schmidt.NotesonBig-nProblems,2012.
6. R.Johnson,T.Zhang.AcceleratingStochasticGradientDescentusingPredictiveVarianceReduction//NIPS, 2013.
7. M.Schmidt,N.LeRoux,F.Bach.MinimizingFiniteSumswiththeStochasticAverageGradient//ArXiv:1309. 2388,2013.
8. СтрижовВ.В.Функцияошибкивзадачахвосстановлениярегрессии//Заводскаялаборатория,2013,79(5): 65-73.
9. К.Д.Маннинг,П.Рагхаван,Х.Шютце«Введениевинформационныйпоиск»//.—Вильямс,2011.
10. D.EasleyandJ.Kleinberg."Networks,Crowds,andMarkets:ReasoningAboutaHighlyConnectedWorld".
11. S.Fortunato.Communitydetectioningraphs.PhysicsReports,Vol.486,pp.75-174,2010
12. И.ГенриховОкритерияхветвления,используемыхприсинтезерешающихдеревьев//Машинноеобу чение и анализ данных, 2014,Т.1,№8, С.988-1017
13. A.Natekin,A.KnollGradient boostingmachines,atutorial// FrontNeurorobot.2013; 7:21.
14. БеловВ.В.,ВоробьевЕ.М.,ШаталовВ.Е.Теорияграфов.М.:Высшая школа,1976.
15. Гуров С. И. Конспект лекций по курсу «Комбинаторные и логические методы анализа данных».Электронный ресурс[http://www.machinelearning.ru/wiki/index.php?title=Комбинаторные_и_логические_методы_анализа_данных_%28курс_лекций%2C_С.И._Гуров%29]
16. РайгородскийА.М.МоделиИнтернета:учебноепособие.Долгопрудный:Издательскийдом «Интеллект»,2013.
17. D. Jurafsky and J. H. Martin, Speech and Language Processing (3rd ed. draft),<https://web.stanford.edu/~jurafsky/slp3/>
18. T. Mikolov, K. Chen, G. Corrado, J. Dean, Distributed Representations of Words and Phrases and theirCompositionality,<https://papers.nips.cc/paper/5021-distributed-representations-of-words-and-phrases-and- their-compositionality.pdf>
19. C. Sutton, A. MCallum, An introduction to Conditional Random Fields (2011),<https://homepages.inf.ed.ac.uk/csutton/publications/crftut-fnt.pdf>
20. G. Lample, M. Ballesteros, S. Subramanian, K. Kawakami, C. Dyer, Neural Architectures for Named EntityRecognition,<https://arxiv.org/abs/1603.01360>
21. M. E. Peters, M. Neumann, M. Iyyer, M. Gardner, C. Clark, K. Lee, L. Zettlemoyer, Deep contextualized wordrepresentations,<https://arxiv.org/pdf/1802.05365.pdf>
22. J. Howard, S. Ruder, Universal Language Model Fine-tuning for Text Classification,<https://arxiv.org/abs/1801.06146>
23. J. Devlin, M. Chang, K. Lee, K. Toutanova, BERT: Pre-training of Deep Bidirectional Transformers for LanguageUnderstanding,<https://arxiv.org/abs/1810.04805>
24. Т. Hofmann, Probabilistic latent semantic indexing, <http://dataera.org/2014/04/notes-on-em-and-plsa/>
25. КорменТ.Х.и др.Алгоритмы: построениеи анализ,3-еизд.,Москва,«И.Д.Вильямс»,2016.—1328 с.
26. ДасгуптаС.,ПападимитриуХ.,ВазираниУ.Алгоритмы.Москва,МЦНМО,2014.
27. ПрепаратаФ.,ШеймосМ.Вычислительнаягеометрия:введение,Москва,«Мир».1989.—478с.
28. IanGoodfellow,YoshuaBengio,AaronCourville.DeepLearning,MITPress,2016.
29. Abhishek Chaurasia, Eugenio Culurciello LinkNet: Exploiting Encoder Representations for

- Efficient Semantic Segmentation, 2017. <https://arxiv.org/abs/1707.03718>
30. Shaoqing Ren, Kaiming He, Ross Girshick, Jian Sun. Faster R-CNN: Towards Real-Time Object Detection with Region Proposal Networks//ArXiv:1506.01497, 2015.
 31. Dzmitry Bahdanau, Kyunghyun Cho, Yoshua Bengio. Neural Machine Translation by Jointly Learning to Align and Translate//ArXiv:1409.0473, 2014.
 32. Diederik P. Kingma, Max Welling. Auto-Encoding Variational Bayes, 2013. <https://arxiv.org/abs/1312.6114>
 33. R. Sutton, A. Barto. Reinforcement Learning: An Introduction, 2nd ed., 2018.
 34. Volodymyr Mnih, Koray Kavukcuoglu, David Silver, Alex Graves, Ioannis Antonoglou, Daan Wierstra, Martin Riedmiller. Playing Atari with Deep Reinforcement Learning, 2013. <https://arxiv.org/abs/1312.5602>
 35. Volodymyr Mnih, Adrià Puigdomènech Badia, Mehdi Mirza, Alex Graves, Timothy P. Lillicrap, Tim Harley, David Silver, Koray Kavukcuoglu. Asynchronous Methods for Deep Reinforcement Learning, 2016. <https://arxiv.org/abs/1602.01783>

36. Timothy P. Lillicrap, Jonathan J. Hunt, Alexander Pritzel, Nicolas Heess, Tom Erez, Yuval Tassa, David Silver, Daan Wierstra. Continuous control with deep reinforcement learning, 2015. <https://arxiv.org/abs/1509.02971>
37. Tuomas Haarnoja, Aurick Zhou, Pieter Abbeel, Sergey Levine Soft Actor-Critic: Off-Policy Maximum Entropy Deep Reinforcement Learning with a Stochastic Actor, 2018. <https://arxiv.org/abs/1801.01290>