深度强化学习课后练习

Day 1

主要内容:线性代数、微积分、概率论、机器学习概念、Python 练习题:

- 1. 了解数据的经验分布, 推导经验分布的期望、方差与数据的均值、方差之间的关系
- 2. 搜集资料学习 numpy, 完成以下任务(1) 对称矩阵正交分解(2) 计算矩阵特征值
- (3) 绘制正态分布概率密度函数图(4) 从给定协方差矩阵的多元正态分布中采样
- 3. 了解 ROC 曲线,以两个不同均值一元正态分布为例,绘制分类器的 ROC 曲线并计算 AUC
- 4. 编写求线性回归的最小二乘法的程序,在给定数据上和自生成数据上测试
- *5. 了解大数定律及在统计学上的意义
- 6. 推导 n 个 iid 随机变量均值的期望和方差

Day 2

主要内容:优化方法、信息论、监督学习方法

练习题

- 1. 编写最小二乘的梯度下降法, 绘制误差、梯度范数 vs 迭代步数的曲线
- 2. 证明 KL 散度是凸函数
- 3. 将多项式拟合问题转化为线性回归问题
- 4. 熟悉 scikit-learn,分别用无惩罚项、L1 范数惩罚、L2 范数惩罚解决线性回归问题,比较最优解的范数大小,以及泛化误差
- *5. 了解 SVM 的优化方法, 及拉格朗日乘子法

Day 3

主要内容:神经网络、CNN、TensorFlow

练习题:

- 1. 独立推导反向传播算法与 Delta 规则
- 2. 使用 tf 搭建 LeNet,使用 MNIST 数据集进行分类

Day 4

主要内容:RL基本设定、MDP

练习题:

- 1. 关于 Multi-armed Bandit 问题的各种算法实现
- 2. 推导 action-value function 的 Bellman 方程和 Bellman 最优性方程
- 3. 赌博游戏值迭代法实现

Day 5

主要内容: Monte Carlo 方法、TD 方法以及 n-step 方法

练习题:

- 1. 用蒙特卡洛方法求复杂函数的积分
- 2. 推导式 14、15 的更新规则
- 3. 推导 Sarsa 算法的 TD error 与 MC 误差的关系

4. Double Q-learning 是否能推广到 Triple Q-learning 甚至更多?效果会不会更好?试编程回答

Day 6

主要内容:Dyna-Q、参数方法、PG

*1. 推导 PG 定理