#### 24-25(1)《数据科学导论》复习提纲

#### 一、准备

- 1、数据科学
- 2、两个核心任务: 从数据中洞见真知, 基于数据驱动的决策
- 3、数据科学的基本流程

### 二、探索式数据分析

- 1、数值型、类别型变量
- 2、数据清洗:缺失值处理、离群值发现与处理、离散化、编码和转换、归一化(Min-max 归一化(规范化)、Z-score 归一化(标准化)、十位数归一化)、等深直方图与等宽直方图
  - 3、数据集成:实体相似度、基于集合的相似度、编辑距离
  - 4、可视化与数据探索的基本方法

# 三、机器学习

- 1、一些基本概念:输入输出、模型、实际值预测值,估计预测
- 2、数据分析建模 4 大步骤:模型选择、目标函数选择、优化目标函数、评估模型

常数模型、平均绝对误差、平均平方误差

3、分类 KNN、决策树, 熵、条件熵、信息增益, 决策树构建算法 流程 (特征选择)

- 4、分类算法评价 accuracy, confusion matrix, precision, recall, fl, train set, test set, K-fold cross validation
  - 5、聚类算法 K-means 迭代过程,利用肘法选择参数 K
  - 6、聚类算法 GMM、EM 算法

Expectation Step 的目的(参数估计→更新软分配)、输入、输出、 处理过程

Maximization step 的目的(软分配→更新参数估计)、输入、输出、 处理过程

- 7、多元线性回归,设计矩阵、平均平方误差 MSE 线性回归的矩阵形式、张成空间、矩阵形式的解析解 线性回归的代数形式、针对各个变量的梯度计算、梯度下降算法 目标函数的矩阵形式、矩阵形式的梯度计算、梯度下降算法 梯度下降、随机梯度下降、小批量梯度下降的区别
- 8、分类算法 SVM、硬间隔软间隔、<del>核函数技巧、</del>铰链损失函数 hinge loss 与梯度下降算法
- 9、线性分类器(感知机线性分类器、logistic 回归、交叉熵损失 函数)

# 四、文本分析

- 1、中文文本分词:基于规则的分词、HMM 算法
- 2、文本表示: 独热编码、绝对词频、相对词频、TF-IDF
- 3、文本的降维表示: LSI (基于 SVD 的矩阵分解、降维、词项

的表示、文档的表示)

- 4、文本分类、独立假设位置无关假设、朴素贝叶斯算法(平滑 技术)
  - 5、文本相似度、向量夹角余弦相似度

### 五、图数据分析

- 1、基本概念:图、节点、边、无向图、有向图、weighted graph、unweighted graph
  - 2、图的节点的重要度

Degree centrality、Closeness centrality、Betweenness centrality
Page rank 算法(A 矩阵、M 矩阵、迭代过程), damping factor 的
引入, dangling node 的处理

3、社区检测

模块度 Q 计算:基本公式,简化公式

模块度变化量ΔQ 计算

Louvain 算法

phase1:  $\Delta Q$  (old community  $\rightarrow i$ ),  $\Delta Q$  ( $i \rightarrow new$  community)

phase 2:每个社区缩减为一个超级节点,以及正确标注节点 degree 以及 edge weight

4、影响力最大化 Influence Maximization

IC 传播模型

Degree discount 算法