

本课件仅用于教学使用。未经许可,任何单位、组织和个人不得将课件用于该课程教学之外的用途(包括但不限于盈利等),也不得上传至可公开访问的网络环境

1

## 数据科学导论 Introduction to Data Science

# 第三章 数据统计基础

黄振亚, 陈恩红

Email: huangzhy@ustc.edu.cn, cheneh@ustc.edu.cn

课程主页:

http://staff.ustc.edu.cn/~huangzhy/Course/DS2024.html

## 第二章数据分析基础小结

2

□数据采集

**Data Collection** 

□ 信息检索,网络爬虫

□ 数据存储

Data Storage

□数据预处理

**Data Preprocessing** 

- □数据清洗
- □数据集成
- □ 数据变换
- □ 数据规约

□特征工程

Feature Engineering

- □ 特征设计
- □特征选择
- □特征理解

- □大数据
  - □数据量大
  - □类型繁多
  - □时效性高
  - □价值密度低
- 大数据由于本身特性,通常处理代价巨大,可先利用统计手段了解数据基本信息
- 在实际处理大数据前,还可先在抽样得到的 小型数据集上对总体进行推断





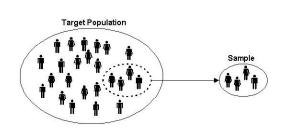
### 数据统计

### □ 总体:

- □ 在每一个特定的大数据分析问题中,问题有关对象(个体)所构成的集合即为待研究问题的总体(Population)
- □总体由客观存在且具有同一性质基础的多个个体结合而成
- □ 例如:
  - 对班级进行研究: 全体同学是总体, 每位同学是个体
  - 对社交网络进行研究: 所有用户是总体, 每位用户是个体

### □样本

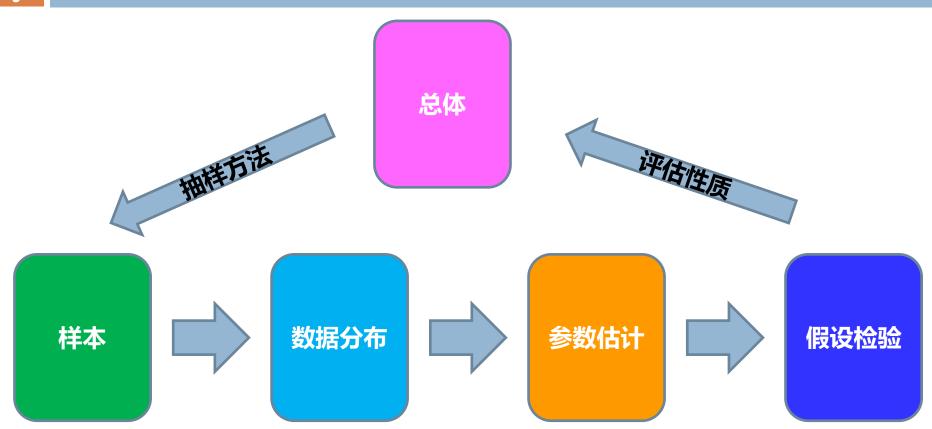
- □从总体中抽取若干个个体
- □ 随机性与 独立性
- □ 本章介绍一些基本统计分析处理方法,获得对于样本 总体特征的信息





## 数据统计

5



## 数据统计

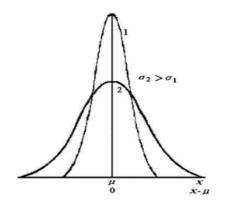
6

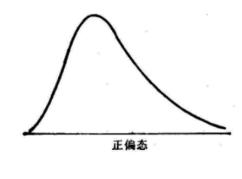
- □数据分布
- □参数估计
- □假设检验
- □抽样方法

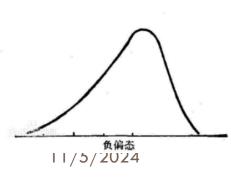
## 数据分布基本指标

□ 在对大数据进行研究时,首先希望知道所获得的数据的 基本分布特征

- □ 数据分布的特征可以从三个方面进行测度和描述:
  - □ 描述数据分布的集中趋势: 反映数据向其中心靠拢或聚集程度
  - □ 描述数据分布的离散程度: 反映数据远离中心的趋势或程度
  - □ 描述数据分布的形状变化: 反应数据分布的形状特征







## 数据分布基本指标

Я

- □集中趋势
  - □ 集中趋势反映了一组数据的中心点位置所在及该组数据向中心 靠拢或聚集的程度。
- □ 四种最常用的反映数据集中趋势的指标:
  - □平均数
  - □中位数
  - □ 分位数
  - □众数

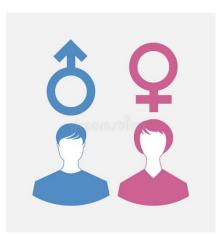


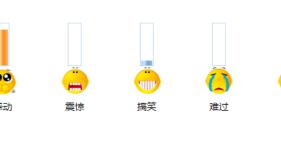
9

### □ 平均数

- □ 平均数,均值(mean),它是一组数据相加后除以数据的个数得到的结果,是集中趋势最主要的指标。
- □ 主要适用于数值型数据,而不适用于分类数据和顺序数据。











10

- □ 简单平均数(simple mean): 算术平均数
  - □根据未经分组数据计算得到的平均数
  - □ 若有一组数据:  $x_1, x_2, x_3, ..., x_n$ ,则简单平均数为:

$$\mu = \frac{x_1 + x_2 + x_3 + \ldots + x_n}{n} = \frac{\sum_{i=1}^{n} x_i}{n}$$

□特点:易受极端值的影响



- □ 加权平均数(weighted mean)
  - □根据分组数据计算的平均数
  - □ 若有一组 $\mathbf{n}$ 个数据分为 $\mathbf{K}$ 组,各组的值表示为:  $x_1, x_2, x_3, ..., x_K$ ,
  - □ 各组变量出现的频数表示为:  $f_1$ ,  $f_2$ ,  $f_3$ , ...,  $f_k$ ,
  - □则该数据的加权平均数为:

$$\mu = \frac{x_1 f_1 + x_2 f_2 + x_3 f_3 + \dots + x_K f_K}{f_1 + f_2 + f_3 + \dots + f_K} = \frac{\sum_{i=1}^K x_i f_i}{n}$$

- □特点:
  - ■影响因素: 组数值,频数
  - 频数越多,该组影响最大

Grade	GPA
A	4.0
В	3.0
С	2.0
D	1.0
F	0.0



- □ 几何平均数(geometirc mean)
  - □几何平均数是n个变量值乘积的n次方根
  - □适用范围
    - 平均比率: 年利率、合格率等
  - $\square$  若一组数据 $x_1, x_2, x_3, \dots, x_n$ ,则该组数据的几何平均数为

$$G = \sqrt[n]{x_1 \times x_2 \times x_3 \times \ldots \times x_n} = \sqrt[n]{\prod_{i=1}^n x_i}$$

□若数值为增长率

$$G = \sqrt[n]{(1+x_1)\times(1+x_1)\times(1+x_1)\times\cdots\times(1+x_n)} - 1$$

- □特点
  - 几何平均数受极端值的影响较算术平均数小
  - 如果变量值有负值,计算出的几何平均数就会成为负数或虚数
  - ■几何平均数的对数是各变量值对数的算术平均数



- 算术平均数 vs 几何平均数
- 例:一只股票价格第一年初价格为10元,第一年增长了 100%, 第二年下降了50%, 计算两年平均增长率?

- □ 算术平均数
- $x = \frac{1-0.5}{2} = 0.25$

□ 几何平均数

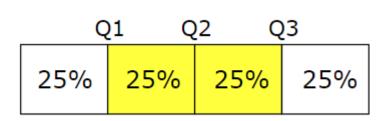


- □中位数
  - □中位数是一组数据排序后处于中间的变量值,用Me 表示。
  - □ 中位数主要适用于测度顺序数据的集中趋势,也适用于数值型数据,但不适用于分类数据。
  - □ 当数据围绕其中心对称分布时,有简单平均数=中位数.
  - □ 若有一组数据, $x_1, x_2, x_3, ..., x_n$ ,排序后的顺序为 $x_{(1)}, x_{(2)}, x_{(3)}, ..., x_{(n)}$ ,则该数据的中位数为:

$$M_e = \begin{cases} x_{(\frac{n+1}{2})} & \text{n 为奇数;} \\ \frac{1}{2} \{ x_{(\frac{n}{2})} + x_{(\frac{n}{2}+1)} \} & \text{n 为偶数.} \end{cases}$$

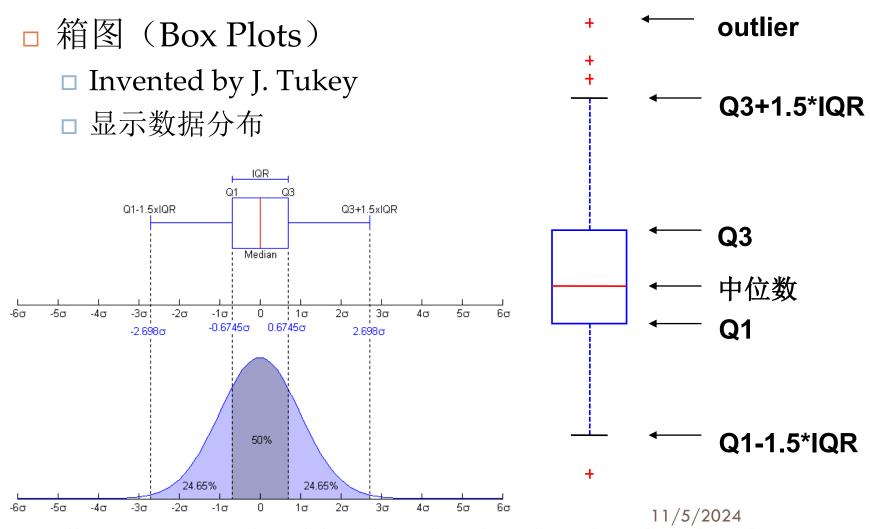


- □ 分位数
  - □ 中位数用1个点将数据两等分
  - □类似的,若用3个点将数据四等分、9个点将数据十等分、99个点将数据一百等分,则对应等分点上的值为四分位数 (quartile)、十分位数(decile)和百分位数(percentile)
  - □ 四分位数也称四分位点,它通过3 个点将数据等分成四个部分
    - ■中间的四分位数就是中位数
    - 下四分位数:处在25%位置上的数值,第一四分位数
    - 上四分位数:处在75%位置上的数值,第三四分位数
    - 四分位距IQR: Q3-Q1





16



https://wiki.mbalib.com/wiki/%E7%AE%B1%E7%BA%BF%E5%9B%BE



#### □ 箱图 (Box Plots)

### -研究应用

- □ 相对稳定的方式描 述数据分布
- □ 不受异常值影响, 识别了异常值

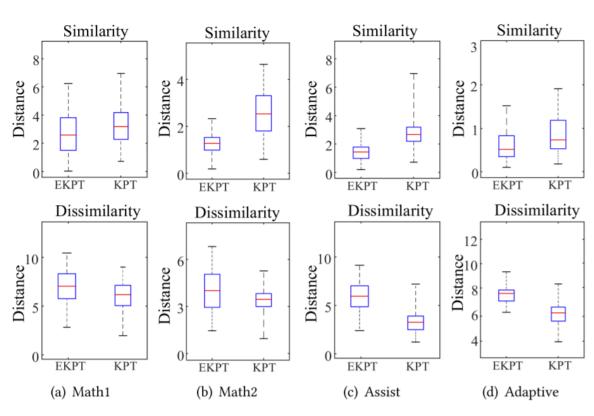


Fig. 11. Results comparison of exercise relationship with EKPT and KPT in all datasets.

✓ Zhenya Huang, Qi Liu, Le Wu, Keli Xiao, Enhong Chen, Learning or Forgetting? A Dynamic Approach for Tracking the Knowledge Proficiency of Students, (ACM TOIS), 2020



- □ 箱图 (Box Plots)
  - -研究应用
  - □ 相对稳定的方式描 述数据分布
  - □ 不受异常值影响, 识别了异常值

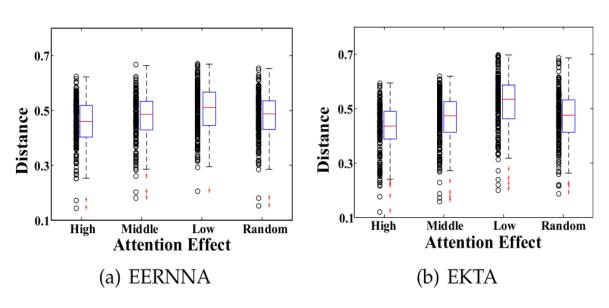


Fig. 12. Performance over different attention values in proposed models.

✓ Qi Liu, Zhenya Huang, Yu Yin, Enhong Chen, Hui Xiong, Yu Su, Guoping Hu, EKT: Exercise-aware Knowledge Tracing for Student Performance Prediction, IEEE TKDE, 2021



### 课后实践—案例学习

- □ IRIS(鸢尾花) + sklearn数据分析案例
  - □ http://www.cnblogs.com/jasonfreak/p/5448385.html
  - □ 1. 数据集的描述与导入

数据的特征:

花萼长度

花萼宽度

花瓣长度

花瓣宽度

花的类别:

山鸢尾

杂色鸢尾

维吉尼亚鸢尾



```
1 from sklearn.datasets import load_iris
2
3 #导入数据集IRIS
4 iris = load_iris()
5
6 #特征矩阵
7 iris.data
8
9 #目标向量
10 iris.target
```



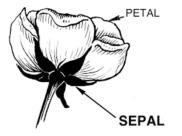
## 课后实践-集中趋势

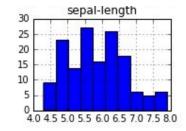
20

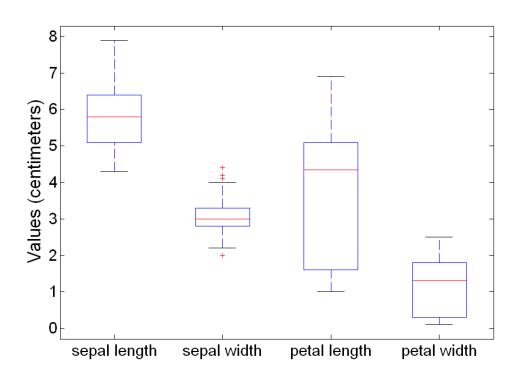


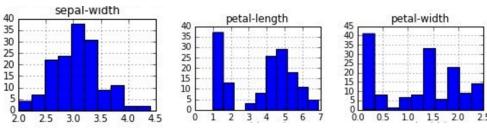
□ IRIS(鸢尾花)











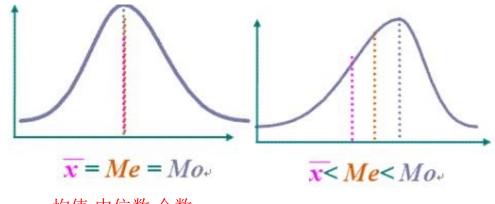
http://archive.ics.uci.edu/ml/datasets/Iris/



**4** I

#### □ 众数

- □ 众数(mode)用 $M_o$  表示,是一组数据中出现次数最多的变量值。
- □ 主要用于测度分类数据的集中趋势,也适用于作为数值型数据 以及顺序数据集中趋势的测度值。
- □ 不同于平均数的是,众数不会受到数据中极端值的影响,是具有明显集中趋势点的数值.
- □ 通常,众数只有在数据量较大的情况下才有意义。



均值 中位数 众数

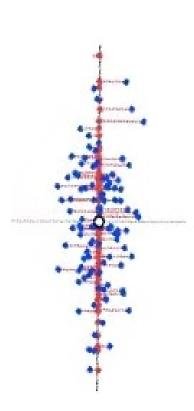


**22** 

- □ 离散程度
  - □ 离散程度反映了各个数据属性值远离其中心值的程度,是数据 分布的另一个重要特征。
  - □ 数据的离散程度越大,则集中趋势的测度值对该组数据的代表 性就越差,反之亦然。
- □ 四种最常用的反映数据离散程度的指标:
  - □方差和标准差
  - □极差和四分位差
  - □ 异众比率
  - □变异系数



- □方差和标准差
  - □ 在数值型数据中,刻画数据围绕其中心位置附近分布的数字特征时,最重要且最常用的是方差 (variance)和标准差(standard deviation)
  - □衡量平均数对数据的代表性
  - □方差是各个变量与均值之差平方的平均数
  - □ 标准差: 方差的平方根,两个指标均能较好地反映 出数值型数据的离散程度





### □方差

□ 未分组数据 $x_1, x_2, x_3, ..., x_N$ ,数据的算术平均数为 $\mu$ 。数据的总体方差为

$$\sigma^2 = \frac{\sum_{i=1}^{N} (x_i - \mu)^2}{N}$$

□ 分组数据:对于已分为K组的N个数据,各组的值表示为: $x_1, x_2, x_3, \dots, x_K$ ,各组变量出现的频数表示为: $f_1, f_2, f_3, \dots, f_k$ ,数据的加权平均数为 $\mu$ ,则数据的总体方差为

$$\sigma^2 = \frac{\sum_{i=1}^K (x_i - \mu)^2 f_i}{N}$$

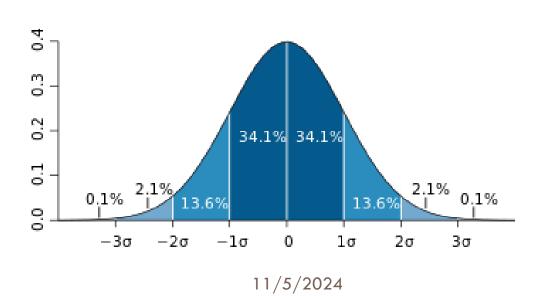


### □标准差

- □标准差为方差的算数平方根,具有量纲(与原数据有相同单位)
- □它与变量值的计量单位相同,实际意义比方差更清楚。
- □ 对于未分组数据和加权的分组数据(K组)来说,其标准差的计算公式分别为:

$$\sigma = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^{N} (x_i - \mu)^2}{N}}$$

$$\sigma = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^{K} (x_i - \mu)^2 f_i}{N}}$$





26

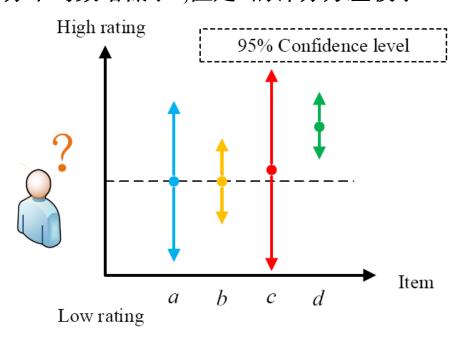
### □ 平均数和方差—研究应用

#### 参数估计—区间估计



#### 虽然用户对电影b的评分平均数略低于c,但是b的评分方差较小





✓ Chao Wang, Qi Liu, Runze Wu, Enhong Chen, Zhenya Huang, Confidence-aware Matrix Factorization for Recommender Systems, AAAI'2018: 434-442, 2018.

**27** 

- □极差和四分位差
  - □ 在顺序数据中,当中位数为数据中心位置的指标时,可以用极 差或者四分位差反映数据的离散程度
  - □衡量中位数对数据的代表性

### □极差

- □一组数据的最大值和最小值之差为极差(range),也被称为全矩(R),描述数据离散程度的最简单的测度值
- $\Box$  一组数据 $x_1, x_2, x_3, ..., x_N$ ,则该组数据的极差为

$$R = \max(x_i) - \min(x_i)$$



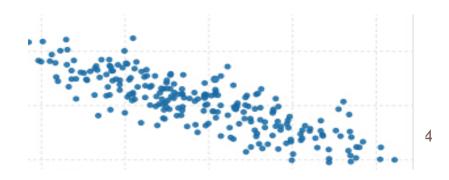
#### □极差

 $\square$  一组数据 $x_1, x_2, x_3, \dots, x_N$ ,则该组数据的极差为

$$R = max(x_i) - min(x_i)$$

#### □特点

- 极差是数据的振幅,振幅越大表示数据越分散
- 极差只利用了一组数据的两端信息,易受极端值影响。若大部分数据集中在一个较窄的范围,极端值的数据较少,则极差不能准确描述数据的分散程度,即不能反映中间数据的分散程度。





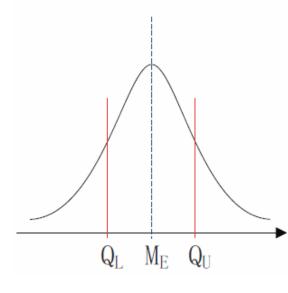
### □四分位差

- □一组数据的上四分位数和下四分位数的差,也称为内矩
- □ 若上四分位数为 $Q_{II}$ ,下四分位数为 $Q_{II}$ ,则四分位差为

$$Q = Q_U - Q_L$$

#### □特点

- Q是区间[ $Q_L$ ,  $Q_U$ ]的长度
- 区间[ $Q_L$ ,  $Q_U$ ]含有50%的数据
- ■四分位数不会收到数据中极端值的影响





## 数据分布基本指标-形状变化

30

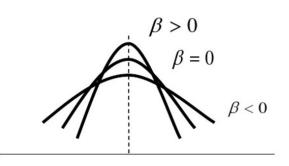
- □数据分布形态
  - □数据分布形态反映了一组数据分布的整体形状信息。
- □ 两种最常用的反映数据形状变化的指标:
  - □峰度
  - □偏度



## 数据分布基本指标-分布形态

- □ 峰度: 度量数据在中心聚集程度
  - □ 峰度(Kurtosis)是描述总体中所有取值 分布形态陡峭程度 or 平坦程度
  - □ 峰度的具体计算公式为:
  - □正态分布的峰度值为3
    - 个别软件将峰度值减3, 如: SPSS等
  - □与正态分布相比较
    - 峰度=0表示该总体数据分布与正态分布的 陡缓程度相同
    - 峰度>0表示该总体数据分布与正态分布相 比较为陡峭,为尖顶峰
    - 峰度<0表示该总体数据分布与正态分布相 比较为平坦,为平顶峰

$$K = \frac{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} (x_i - \overline{x})^4}{\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} (x_i - \overline{x})^2\right)^2}$$

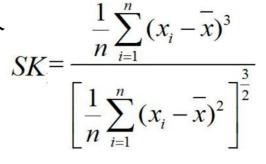


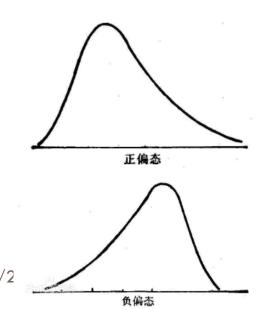


## 数据分布基本指标-分布形态

### □偏度

- □ 偏度(Skewness)描述的是某总体取值分 布的对称性
- □ 偏度的具体计算公式为:
- □ 正态分布的偏度值为0
- □某个总体
  - 偏度=0表示数据分布形态与正态分布的偏斜 程度相同
  - 偏度>0表示数据分布形态与正态分布相比为 正偏或右偏,即有一条长尾巴拖在右边,数 据右端有较多的极端值
  - ■偏度<0表示数据分布形态与正态分布相比为 负偏或左偏,即有一条长尾拖在左边,数据 左端有较多的极端值。







- □利用数据指标指导建模思路
  - □ 若均值与中位数接近,且偏度接近0,可知数据分布是近似对 称的,建模时可考虑运用对称信息。
  - □若极差或四分位差较大,建模时需考虑数据是否有长尾现象

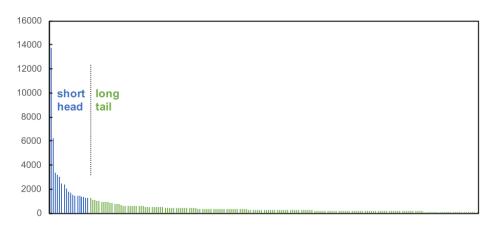
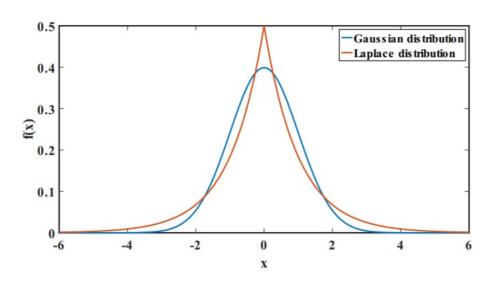


Fig. 1. The popularity of different items in which each item is presented in the Flickr dataset [25]. The horizontal axis denotes the index of items, and the vertical axis indicates the frequency of being interested.

✓ Li, Jingjing, et al. On both cold-start and long-tail recommendation with social data. TKDE 2019



- □利用数据指标指导建模思路
  - □峰度的应用
    - ■正态分布
    - 拉普拉斯分布: 更好的拟合0出现概率较大的稀疏数据



概率密度函数: 高斯分布  $p(y) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}}e^{-\frac{(y-\mu)^2}{2\sigma^2}}$ 

**Lapalace**  $p(x) = \frac{1}{2\lambda} e^{-\frac{|x-\mu|}{\lambda}}$ 

✓ Zhen Pan, Enhong Chen, Qi Liu, Tong Xu, Haiping Ma, Hongjie Lin. Sparse Factorization Machines for Click-Through Rate Prediction, ICDM'2016



- □利用数据指标指导建模思路
  - □ 泊松分布:
    - 基于位置社交网络(LBSN)的推荐系统(POI recommendation)
  - □ 幂律分布: 对数空间下呈现出线性关系(80-20法则)
    - 例如: 社交网络(Social Network), 图网络分析

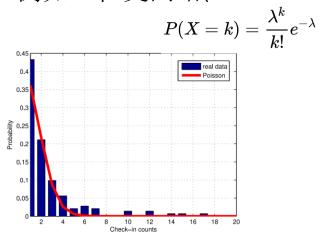
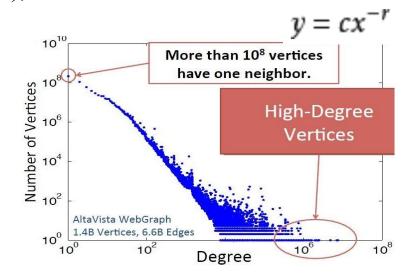


Fig. 3. The check-in counts distribution of a randomly selected user and a Poisson approximation of this distribution (Foursquare dataset).

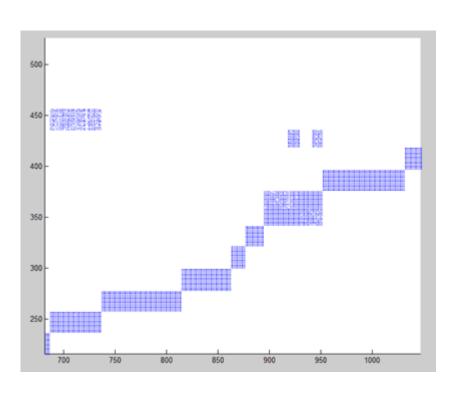


- Liu, Bin, et al. A general geographical probabilistic factor model for point of interest recommendation. TKDE 2014.
- ✓ Perozzi, Bryan, et al. Deepwalk: Online learning of social representations. KDD 2014.

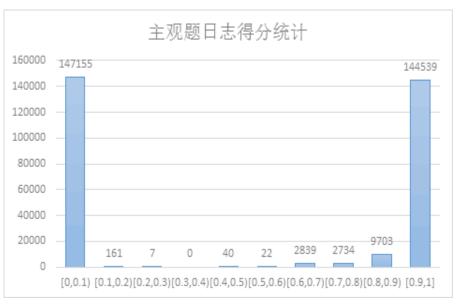


36

- □ 其它指标和现象观察
  - □考试数据







- ✓ Qi Liu, Enhong ChenFuzzy Cognitive Diagnosis for Modelling Examinee Performance. ACM TIST
- ✓ Jinze Wu, Zhenya Huang, Qi Liu, Enhong Chen, Federated Deep Knowledge Tracing, WSDM'2021



37

#### □ 以旅游套餐数据为例



Figure 1. An example of the travel package document, where the landscapes are represented by the words in red.

✓ Qi Liu, Enhong Chen, Hui Xiong, Yong Ge, Zhongmou Li, Xiang Wu, A Cocktail Approach for Travel Package Recommendation, TKDE 2014



#### □以旅游套餐数据为例

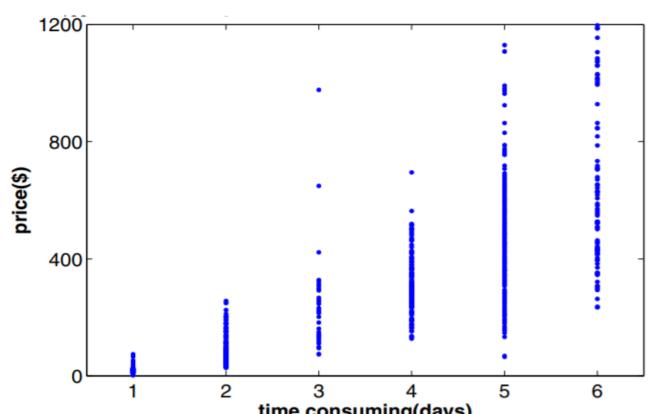


Figure 4. The relationship between the time cost and the financial cost in travel packages.