期末考试题型:

一、单选题 (2分×15题)

| 二、多选题(2分× | 5题) | | | |
|---|---|--------------------------------------|-----------------|-------------|
| 三、填空题(1分× | 15 空) | | | |
| 四、简答题(10分) | ×2题) | | | |
| 五、综合应用题(1 | 0分,15分,共 | 2题) | | |
| | | | | |
| 一、单选题 | | | | |
| 01、熵是为消除不硕 | 角定性所需要获得 | 身的信息量,投掷 均 | 习工六面体骰子的 | 」熵是: |
| ° | | | | |
| A.1 比特 | B. 2.6 比特 | C. 3.2 比 | 持 D. 3 | .8 比特 |
| 02、假设属性 incom | ne 的最大最小值? | 分别是 12000 元和 : | 98000 元。利用最力 | 大最小规范化的方 |
| 法将属性的值映射至 | 到0至1的范围内 | 」。对属性 income fi | 勺 73600 元将被转件 | 火为 : |
| ° | 1 224 | G 1 450 | D 0.516 | |
| A. 0.821 B 03、以下哪些算法悬 | | | D. 0.716 | |
| | | —-° C. K-Mean | D I asso | |
| 04、以下哪些分类为 | | | | |
| A.K 最近邻方法 | | | JÆS,° | |
| C.朴素贝叶斯方法 | | | | |
| 05、以下哪项关于得 | | | | |
| | | | | |
| A. 冗余属性不会对 | | <u>たり</u> なイトイリロリ 別シ 川り | | |
| B. 子树可能在决策 | | | | |
| C. 伏束树 昇法刈丁 | | | | |
| | 噪声的干扰非常 | 蚁 恐 | | |
| D. 寻找最佳决策树 | 是 NP 完全问题 | | | |
| D. 寻找最佳决策树 06、以下哪些算法是 | 是 NP 完全问题 是基于规则的分类 | 卷器 。 | | |
| D. 寻找最佳决策树 06、以下哪些算法是 A. C4.5 B | 是 NP 完全问题 是基于规则的分类 3. KNN | 柒器。 C. 朴素贝叶其 | б 分类器 | NN |
| D. 寻找最佳决策树 06、以下哪些算法是 A. C4.5 B 07、以下关于人工神 | 是 NP 完全问题 是基于规则的分类 B. KNN 申经网络(ANN) | 終器。 C. 朴素贝叶斯 的描述 错误 的有_ | ° | NN |
| D. 寻找最佳决策树 06、以下哪些算法是 A. C4.5 B 07、以下关于人工社 A. 神经网络对训练 | 是 NP 完全问题 是基于规则的分类 3. KNN 申经网络(ANN) 练数据中的噪声 | 柒器。 C. 朴素贝叶其 | ——。 丁以处理冗余特征 | |

| 08、通过聚集多个分类器的预 | 河测来提高? | 分类准确率的 | 技术称为 _ | ° |
|---|--|---------------|---------|----------|
| A. 组合(ensemble) | B. 聚集(agg | regate) | | |
| C. 合并(combination) | D. | 投 | 票 | (voting) |
| 09、简单地将数据对象集划分成不 | 重叠的子集, | 使得每个数据对 | 象恰在一个子 | 集中,这种 |
| 聚类类型称作。 | | | | |
| A. 层次聚类 B. 划分聚类 10、不纯性度量的 信息熵 指标的计算 | | | D. 模糊聚刻 | 类 |
| A. $-\sum_{i=0}^{c-1} p(i t) \log_2 p(i t)$ | B. $1 - \sum_{i=0}^{c-1} [p($ | $(i t)]^2$ | | |
| C. $1 - \max_{i} [p(i t)]$ D. | $\sum_{i=1}^K \sum_{x \in c_i} dist(c_i,)$ | $(x)^2$ | | |
| 11、不纯性度量的 Gini 指标 的计算 | 公式是 | o | | |
| A. $-\sum_{i=0}^{c-1} p(i \mid t) \log_2 p(i \mid t)$ | B. $1 - \sum_{i=0}^{c-1} [p($ | $(i t)]^2$ | | |
| C. $1 - \max_{i} [p(i t)]$ | D. $\sum_{i=1}^{K} \sum_{x \in c_i} dis$ | $st(c_i,x)^2$ | | |
| 12、是一个观测值,它与 | 其他观测值的 | 差别如此之大, | 以至于怀疑它 | 是由不同的 |
| 机制 | 产 | 生 | 的 | o |
| A. 边界点 B. 质心 | C. | 离群点 | D. 核 | 心点 |
| 13、将两个簇的邻近度定 | 义为不同簇的 | 所有点对的平均 | 逐对邻近度, | 它是一种凝 |
| 聚层次聚类技术。 | | | | |
| A. MIN(单链) B. MAX | (全链) | | | |
| C. 组平均 D. V | Ward 方法 | | | |
| 14、将两个簇的邻近度定 | 义为两个簇合 | 并时导致的平方 | 误差的增量,它 | 是一种凝聚 |
| 层次聚类技术。 | | | | |
| A. MIN(单链) B. MAX | (全链) | | | |
| C. 组平均 D. V | Ward 方法 | | | |
| 15、关于 K 均值和 DBSCAN 的比较 | E,以下说法Z | 下正确的是。 | > | |
| A. K 均值丢弃被它识别为噪声的对 | 象,而 DBSC | CAN一般聚类所 | 有对象。 | |
| B. K 均值使用簇的基于原型的概念 | ,而 DBSCA | N 使用基于密度的 | 的概念。 | |
| C. K 均值很难处理非球形的簇和7 | 不同大小的簇 | ,DBSCAN 可以 | 处理不同大小 | 和不同形状 |

的簇。

| D. K均值可以发现不是明显分离的簇,即便簇有重叠也可以发现,但是 DBSCAN 会合并有 |
|---|
| 重叠的簇。 |
| 16、以下两种描述分别对应哪两种对分类算法的评价标准? |
| (a)警察抓小偷,描述警察抓的人中有多少个是小偷的标准。 |
| (b)描述有多少比例的小偷给警察抓了的标准。 |
| A. Precision, Recall B. Recall, Precision |
| C. Precision, ROC D. Recall, ROC |
| 17、将原始数据进行集成、变换、维度规约、数值规约是在以下哪个步骤的任务? |
| A. 频繁模式挖掘 B. 分类和预测 C. 数据预处理 D. 数据流挖掘 |
| 18、当不知道数据所带标签时,可以使用哪种技术促使带同类标签的数据与带其他标签的 |
| 数据相分离? |
| A. 分类(判别分析) B. 聚类分析 C. 回归分析 D. 隐马尔可夫链 |
| 19、在基本 K 均值算法里,当邻近度函数采用的时候,合适的质心是簇中各点的中位 |
| 数。 |
| A. 曼哈顿距离 B. 平方欧几里德距离 C. 余弦距离 D. Bregman 散度 |
| 20、用于对数据分布对称性的测度指标是:。 |
| A. 均值 |
| 21、分类数据的离散程度的度量指标:。 |
| A. 极差 B. 标准差 C. 异众比率 D. 四分位差 |
| 22、列联分析(独立性检验)是:。 |
| A. 一个分类型变量对一个数值型变量的影响 |
| B.两个数值型变量的分析 |
| C.两个分类型变量的分析 |
| D.一个分类型变量的检验 |
| |
| 二、多选题 |

1、方差分析中的基本假定是: ____。

A、每个总体都就服从正态分布 B、各个总体的方差必须相同

- C、各个总体的均值必须相同 D、观测值是独立的
- 2、时间序列的构成要素: ____。
 - A、长期趋势
- B、季节变动
- C、循环变动(周期性) D、不规则变动
- 3、在多元回归线性回归模型中,对误差项ε的基本假定是: 。
 - A、误差项ε是一个期望值为 0 的随机变量,即E(ε) = 0
- B、对于处变量 x_1 , x_2 , ..., x_k 的所有值, ε的方差 σ^2 都相同
- C、误差项 ϵ 是不能由 x_1 , x_2 , ..., x_k 与 y 线性关系所解释的变异性
- D、误差项 ϵ 是一个服从正态分布的随机变量,且相互独立,即 ϵ ~N(0, σ ²)
- 4、以下关于 Pearson 相关系数 r 的描述正确的是: ____。
 - A、r的数值大小与 x 和 y 的原点及尺度相关
 - B、r的取值范围是[-1,1]
 - C、r具有对称性
 - D、r 仅仅是 x 与 y 之间的线性关系的一个度量,它不能用于描述非线性关系
- 5、下表是分析道路通行时间与时段(行因素)和路段(列因素)的方差分析结果,正确选 项是**:**______

| <u>方差分析</u> | | | | | | |
|-------------|---------|----|--------|----------|---------|--------|
| 差异源 | SS | df | MS | F | P-value | F crit |
| 样本 | 174. 05 | 1 | 174.05 | 44.0633 | 5.7E-06 | 4. 494 |
| 列 | 92. 45 | 1 | 92. 45 | 23. 4051 | 0.00018 | 4. 494 |
| 交互 | 0.05 | 1 | 0.05 | 0.01266 | 0.91182 | 4.494 |
| 内部 | 63.2 | 16 | 3. 95 | | | |
| | | | | | | |
| 总计 | 329. 75 | 19 | | | | |

- A.时段(行因素)对行车时间有显著影响;
- B.路段(列因素)对行车时间有显著影响;
- C.时段(行因素)和路段(列因素)的交互作用对行车时间有显著影响;
- D.时段(行因素)和路段(列因素)的交互作用对行车时间无显著影响;
- 6、在假设检验中,当我们作出检验统计量的观测值为落入原假设的拒绝域时,表示 ...
 - A.没有充足的理由否定原假设
 - B.原假设是成立的
 - C.检验的 P 值较大
 - D.若拒绝原假设,犯第--类错误的概率超过允许限度

| 7、数值型变量可采用的集中趋势的度量有:。 | |
|-----------------------------------|----------------|
| A.标准分数 | |
| B.众数 | |
| C.中位数 | |
| D.平均数 | |
| 8、无重复双因素方差分析的总误差平方和由构成。 | |
| A.行变量平方和(SSR) | |
| B.列变量平方和(SSC) | |
| C.随机误差平方和(SSE) | |
| D.交互作用平方和(SSRC) | |
| • | - 离群点 |
| 二、填空题 | - 上界 |
| 1、如右图所示的箱线图中 | |
| ①表示: | - ② - 均值 |
| ②表示: | - 中位数 - ① |
| | |
| ②-①称为: | - 下界 |
| 2、方差分析的基本思想:通过对数据的分析来判断是否相写 | 等,进而分析自变 |
| 量对因变量是否有显著影响。 | |
| 3、方差分析中的作用是通过对总体均值之间的配对比较来进一步构 | 验到底哪些均值 |
| 之间存在差异。 | |
| 4、方差分析中的是指每个水平或组的各样本数据与其平均值误差的 | 的平方和,反映了 |
| 每个样本各观测值的离散状况; | 差平方各,反映各 |
| 样本均值之间的差异程度。 | |
| 5、神经元及其突触是神经网络的基本器件。因此,模拟生物神经网络应该 | 首先模拟生物神经 |
| 元一一人工神经元(节点),人工神经网络从三个 | 方面进行模 |
| 拟:、。 | |
| 6、进行数据预处理时所使用的主要方法包括:、、、、 | ° |
| 7、处理噪声数据的方法主要包括:、、、、、、 | o |

| 8、 |
|--|
| 动,但并不存在某种规律,而其波动可以看成是随机的。 |
| 9、时间序列中(T)是指现象在较长时期内受某种根本性因素作用而形成的总的变动 |
| 趋势;(C)是指现象以若干年为周期所呈现出的波浪起伏形态的有规律的变动; |
| (S)是指现象在一年内随着季节的变化而发生的有规律的周期性变动。 |
| 10、根据复合的形式,时间序列主要有两种结构:,即假设各构成部分对时间序列的 |
| 影响是相互独立的;, 即假设各构成部分时间序列的影响均按比例而变化。 |
| 11、对多元线性回归方程,需要用来评价其拟合程度,它是多元回归中 |
| 和占总平方和的比例,反映了在因变量 y 的变差中被估计的回归方程所解释的比例。 |
| 12、当回归模型中两个或两个以上的自变量彼此相关时,则称回归模型中存在,最简 |
| 单的一种检测方法是计算模型中各对自变量之间的,并进行显著性检验。 |
| 13、一个好的聚类分析方法会产生高质量的聚类,具有两个特征: |
| 和。 |
| 14、常用的聚类分析方法包括:、、、基于网格的方法和基于模型的 |
| 方法。 |
| 15、Python 主要数据预处理函数 |
| 8 ↑ |
| |
| |
| |
| |
| |
| |
| 16、卷积神经网络是一类包含卷积计算且具有深度结构的前馈神经网络,卷积神经网络的 |
| 隐含层包含、和3类常见神经网络层构筑。 |

| \equiv | 、简答题 | |
|----------|---------------|--------------|
| 1, | 简述聚类分析与分类的不同, | 现代聚类分析方法的划分? |

2、简述数据预处理中异常值分析的概念及方法?

| 3、简述集成学习的概念和 | 7构建组合分类器的几种力 | 万法。 | |
|--------------|--------------|-----|--|
| | | | |
| | | | |
| | | | |
| | | | |
| | | | |

四、综合应用题

1、从 3 个总体中各抽取容量不同的样本数据,结果如下。检验 3 个总体的均值之间是否 有差异($\alpha=0.01$, $F_{0.01}=8.02$)

| 样本1 | 样本 2 | 样本 3 |
|-----|------|------|
| 158 | 153 | 169 |
| 148 | 142 | 158 |
| 161 | 156 | 180 |
| 154 | 149 | |
| 169 | | |

解:

2、使用下表中相似度矩阵进行单链和全链层次聚类。

(1) 绘制树状图显示结果。树状图应当清楚地显示合并的次序。(6分)

| | P1 | P2 | Р3 | P4 | P5 |
|----|------|------|------|------|------|
| P1 | 1.00 | 0.10 | 0.41 | 0.55 | 0.35 |
| P2 | 0.10 | 1.00 | 0.64 | 0.47 | 0.98 |
| P3 | 0.41 | 0.64 | 1.00 | 0.44 | 0.85 |
| P4 | 0.55 | 0.47 | 0.44 | 1.00 | 0.76 |
| P5 | 0.35 | 0.98 | 0.85 | 0.76 | 1.00 |

| (2) | Scikit 库显 λ | 旱 次聚光的 | Ward 方注和画 | i 树 | 完成以下程序: |
|-----|-------------|---------------|-----------|-----|---------|
|-----|-------------|---------------|-----------|-----|---------|

| import numpy a | s np |
|-----------------|------------------|
| import matplotl | ib.pyplot as plt |
| from | _import |
| linkage = | |
| | #生成树状图 |

| 3、PCA 算法作为一个非监督学习的降维方法,它只需要特征值分解,就可以对数据进 | 行 |
|--|---|
| 压缩,去噪。 | |
| (1) 采用 UCI 葡萄酒数据集(wine)为例,进行归一化后再采用 PCA 生成两个主成分 | , |
| 完成以下程序: | |
| | |
| from sklearn.preprocessing import StandardScaler #导入 Z-score 标准化工具 | |
| | |
| wine = | |
| scaler =#生成 Z-score 标准化对象 | |
| X = wine.data | |
| y = wine.target | |
| $X_{scaled} = scaler.fit_transform(X)$ | |
| print (X_scaled.shape) | |
| | |
| | |
| X_pca = | |

(2) 简述 PCA 算法的步骤。

print(X_pca.shape)

(3) 简述 PCA 算法的优点。

| 4、以 UCI (1)完成[| 葡萄酒数据集(wine)为例,采用多层感知器(MLP)分类器模型进行学ぶ 以下程序: |
|---------------------------------|--|
| | |
| | |
| from sklearr | n.model_selection import train_test_split#导入数据拆分工具 |
| wine = | |
| X = wine.da | ta[:,:2] |
| y = wine.tar | get |
| X_train, X_t | test, y_train, y_test = |
| | #拆分数据集 |
| mlp = | |
| | |
| 代码运行结 | 果: |
| bet hid lea nes shu | ier(activation='relu', alpha=0.0001, batch_size='auto', beta_1=0.9, a_2=0.999, early_stopping=False, epsilon=1e-08, den_layer_sizes=(100,), learning_rate='constant', rning_rate_init=0.001, max_iter=200, momentum=0.9, terovs_momentum=True, power_t=0.5, random_state=None, ffle=True, solver='lbfgs', tol=0.0001, validation_fraction=0.1, bose=False, warm_start=False) |

(2) 从运行结果可以看出,Scikit 库中的多层感知器 MLPClassifier 模型,默认的**隐含层数** 量及**隐含层神经元数量、神经元的激活函数类型、最大迭代步数**和**终止误差**分别是什么?