15|小米算法岗武功秘籍

1 小米面经汇总资料

第一节 小米面经 汇总资料 -(整理: 江大白) www.jiangdabai.com

- 1.1 面经汇总参考资料
- 1.2 面经涉及招聘岗位
- 1.3 面试流程时间安排
- 1.4 小米面经整理心得

1.1 面经汇总参考资料

① 参考资料:

(1) 牛客网: 小米面经-51 篇, 网页链接

(2) 知平面经:点击进入查看

(3) 面试圈:点击进入查看

② 面经参考答案:

(1) 面经答案:点击进入查看

1.2 面经涉及招聘岗位

(1) 实习岗位类

【数据挖掘实习生】

(2) 全职岗位类

【NLP 算法工程师】、【计算机视觉算法工程师】、【视觉图像算法工程师】、

【推荐算法工程师】、【未来星数据算法研究员】、【信号处理算法工程师】、【相机算法工程师】 程师】

1.3 面试流程时间安排

小米面试流程-整理: 江大白			
	面试类型	面试流程	备注(侧重点)
第一面	技术面	自我介绍+项目/实习经验 +技术问答+算法编程	深挖项目,重视基础
第二面	技术面	自我介绍+项目/实习经验 +技术问答+算法编程	/
第三面	HR面	基础人力问题	/

PS: 以上流程为大白总结归纳所得,以供参考。

其他注意点:

● 博士只有两轮,硕士可能会有三轮技术面

1.4 小米面试心得汇总

- ★ 项目扣的很细,问的很深入,基本上能聊很久。
- ★ 面试官都非常不错,属于那种面试风格非常温和然后态度非常友好,遇到不会的时候会提示你而且会延申一下你的认知,总之面试体验非常好。
- ★ 整个面试下来,感觉问的基础题偏多,机器学习的内容偏多,基本没怎么聊深度学习相关的事情。工程方面的问题也有涉及,感觉应该是推荐系统早期的建设阶段,更多的工作内容偏向于工程落地实现。
- ★ 面试官很专业,基本上都是抠细节问问题,需要对领域有一个比较全面的认知。
- ★ 重点还是问项目吧,项目问的巨细,基本上每个点都会深挖,有些根据项目拓展出来的知识点一定要搞清楚呀,还有自己的项目,一定要自己挖透测,原理,公式,为什么这个方法等等。
- ★ 小米面试时,先自我介绍,我的习惯是经历简单介绍一下,然后自然转向准备最充分的一个项目开始详细讲,面试官感兴趣的话最好,不感兴趣的话会直接打断的。主要

介绍了项目的背景,难点和解决方案,面试官关心的点主要集中在问题抽象和损失函数,讲清楚为什么这么做,项目大概聊了半小时左右。

2 小米面经涉及基础知识点

第二节
小米面经
基础知识点
(整理: 江大白)
www.jiangdabai.com2.2 CNN卷积神经网络-常用领域: CV视觉图像处理
2.3 RNN递归神经网络-常用领域: NLP自然语言处理
2.4 CNN&RNN通用知识点2.5 机器学习方面
2.6 深度学习&机器学习通用知识点

2.1 图像处理基础

2.1.1 讲解相关原理

- 讲一下 SIFT 原理
- 介绍 LBP
- 高斯卷积核如何优化,效率提升多少?
- 图像特征检测,边缘检测用过哪些?

2.1.2 手写算法代码

- 手写中值滤波
- 积分图均值滤波如何实现

2.2 深度学习: CNN 卷积神经网络方面

2.2.1 讲解相关原理

2.2.1.1 卷积方面

- 除了常用的卷积之外,知道多少种卷积,介绍一下?
- 空洞卷积的原理?

- MobileNetV2 中 1x1 卷积作用?
- 分组卷积优点(减少参数量,从参数计算公式分析)
- dropout 的原理?
- dropout 在测试时用的全部神经元,会不会有偏差,有偏差怎么办?
- 卷积神经网络和全连接神经网络都有啥区别?都有哪些层?

2.2.1.2 池化方面

● 最大池化和均值池化适用的场景?

2.2.1.3 网络结构方面

● 熟悉那种神经网络?卷积神经网络?那你说说对卷积神经网络的理解?

2.2.1.4 其他方面

- 梯度消失的解决办法?
- 测量网络大小的三种指标,参数量,flop 计算量,乘加树? (有大佬知道什么是乘加树吗?被问的时候一脸懵逼。)
- BN 的原理,BN 的批处理处理的是什么?
- 白化和 BN 的区别?

2.2.2 数学计算

- conv 和 dwconv 的参数量和 FLOPs 计算公式?
- MobileNetV2 module 的参数量和 FLOPs 计算?

2.2.3 公式推导

● Softmax 原理,推导?

2.2.4 激活函数类

● Softmax 的损失函数?

2.3 深度学习: RNN 递归神经网络方面

2.3.1 讲解相关原理

- LSTM 的原理?
- LSTM 和 RNN 区别?
- LSTM 每个门的公式还会写吗?

2.4 深度学习: CNN&RNN 通用的问题

2.4.1 基础知识点

● 超参数选择方法,参数类别多时,如何优化?

2.4.2 模型评价

- AUC, ROC 含义?
- 召回率是什么?
- AUC 公式
- PR和 AUC 的区别?

2.5 传统机器学习方面

2.5.1 讲解相关原理

2.5.1.1 数据准备

无

2.5.1.2 特征工程

① 特征降维

- 数据量大,聚类算法为什么要进行降维? (计算量,维数灾难)
- KSVD 原理?

② 特征选择

- 特征选择的常用方法?
- 如何判断哪些特征是重要的,特征重要性如何计算? step-wise。

2.5.1.3 有监督学习-分类和回归方面

① 分类回归树(集成学习)

- bagging 和 boosting 的区别?
- 随机森林和 bagging 算法有哪些区别?
- GBDT和RF,算法思路,优缺点?
- 集成模型一定比简单模型好吗? 为什么?
- 随机森林和 gbdt 区别? rf 和 gbdt 哪个容易过拟合?
- xgboost 的默认深度?
- 为什么集成学习里用决策树模型比 LR 这些弱模型的区别?

A.基于 bagging: 随机森林

- 介绍下随机森林?
- 随机森林的原理?
- 面试官问了下随机森林代码调参应该调哪些参数,如何调参?
- 查看结果的指标都有哪些?这些指标的具体含义?

B.基于 boosting: Adaboost、GDBT、XGBoost

- gbdt, xgboost 模型的比较? gbdt 如何分裂?
- LightGBM 和 xgboost 区别? lightgbm 为什么 更快?
- LR和GBDT的区别?
- lightGBM,XGBoost,GBDT怎么分裂,怎么着最优找分裂点?(xgboost 如何选择最优分割点)
- lightGBM 怎么调参的,网格搜索有没有用过,过拟合先调节哪个参?

- lightgbm 创建每棵树时速度是均匀的吗? (不会)
- lightgbm 训练时和特征数目更相关还是样本数目更相关(不会)
- 连续特征值在 lightgbm 中如何找到分界点?
- lightgbm 该如何调参:找最佳组合-怎么找的-暴力找的-网格搜索有没有用过?
- lightgbm 如果过拟合了,首先调哪几个参数?
- gbdt 的梯度为什么能代替残差?
- gbdt 的损失函数是什么?
- gbdt 如果有 100 棵树,每棵树的输出是什么(我觉得是拟合的上一步输出与目标值的残差,但是具体公式不清楚)
- 介绍 xgb
 - (1) gbdt 和 xgb 的区别(居然没有问 lgb)
 - (2) 怎么选最优分裂节点,怎么加速,预排序有什么作用,怎么分箱,等宽还是等深
 - (3) 怎么处理缺失值的, 预测时候缺失值怎么办

② 逻辑回归 LR

- LR 损失函数公式?
- LR 与 SVM 的区别是什么?并深挖,如 LR 和 SVM 的推导可不可以用梯度下降?
- 推导 LR,写出 loss 和梯度

③ SVM(支持向量机)

- SVM 的原理说一下?
- SVM 的损失函数是啥?
- SVM 的目标函数,为什么能用拉格朗日乘子法讲原始最优化问题转化为极大极小问题,数学原理是什么(不会,面试官也说这个问题有点难了)

④ 朴素贝叶斯 (Naive Bayes)

● 朴素贝叶斯为什么"朴素"? (属性相互独立)

⑤ 决策树 (DT)

- 信息增益和信息增益比的区别?
- 描述决策树,如何选特征,怎么划分,怎么剪枝,介绍信息增益?

2.5.1.4 无监督学习-聚类方面

- KMeans 怎么初始化?
- 讲了下 DBSCAN 和 K-means 的区别?
- 讲一下 DBSCA?

2.5.2 手推算法及代码

2.5.2.1 手推公式

- 手推 GBDT 公式(要体现找分裂点的过程)
- 手推逻辑回归?
- 手推 xgboost?

2.5.2.2 手写代码

● 手写 kmeans?

2.6 深度学习&机器学习面经通用知识点

2.6.1 激活函数方面

● 深度学习常见的激活函数以及它们的特点?

2.6.2 网络优化梯度下降方面

- 深度学习常见优化方法有哪些?
- 介绍一下梯度下降的原理?

2.6.3 正则化方面

● L1和L2的区别?

● L1 为什么能稀疏矩阵,L2 为什么不能,L2 为什么能解决过拟合?

2.6.4 过拟合&欠拟合方面

- 什么是过拟合?过拟合的解决办法,以及在你的项目中怎么用的?
- 深度学习中过拟合处理,BN 和 dropout。传统机器学习中呢?

2.6.5 其他方面

● 为什么要进行归一化?优点? (量纲,等高线)

3 小米面经涉及项目知识点

第三节 小米面经 项目知识点

(整理: 江大白) www.jiangdabai.com 3.1 深度学习: CNN卷积神经网络方面

3.2 深度学习: RNN递归神经网络方面

3.3 强化学习方面

3.4 机器学习方面

3.1 深度学习: CNN 卷积神经网络方面

3.1.1 目标检测方面

3.1.1.1 讲解原理

- 目标检测中,对该任务贡献最多或者改进最大的模块或者网络设计思路?
- 讲一下 anchor-based 和 anchor-free 两者的优缺点?
- 近年来,一些新的目标检测的 backbone 有哪些,各有什么特点?

3.1.1.2 手写代码

● 手写 nms

3.1.2 图像分割

● 目标追踪的常见方法有哪些,包括深度方法和传统方法?各自的应用场景和区别?

3.1.3 图像分类

● 问项目,知道哪些分类的网络;项目用的什么数据集?

3.2 深度学习: RNN 递归神经网络方面

3.2.1 自然语言处理 NLP

1) CRF

● 了解 CRF 吗?

② Word2vec

- 介绍一下 word2vec?
- node2vec 原理?
- word2vec 的两种模型了解吗? 工程上的优化了解吗?

③ 其他

- 诸如 ID 类的特征如何处理,编码方式 one-hot 还是其他的,高维时?什么样才算高维,有没有界定?
- CBOW 的网络结构写一下

3.3 强化学习

● SRGAN 和 ESRGAN 的区别?

3.4 机器学习方面

3.4.1 推荐系统

- 介绍一下 CTR 预估里面的模型?
- 画一下 DeepFM 的示意图?然后解释一下这些的区别?
- 系统设计需要注意什么,如何设计一个系统,系统性能如何评估,需要考虑哪些指标(考察点应该是线上的系统了,指标比如内存使用率,qps,993949时间之类的)

3.5 数据挖掘

- Hive 与 Spark 区别,为什么使用 Spark 而不使用 Hive?
- Spark 常使用的参数,当读取 HDFS 时有一个文件过大,读取报错,添加什么参数可以解决,小文件使用的参数,如何解决数据倾斜,主要想问源码。
- 常使用的 spark 参数,spark 源码中一些 groupbykey,aggregateByKey,groupbykey 源码及其区别
- 怎么保证在 spark 运行阶段动态分配所需的资源,需要添加什么参数,这里问题太多,很多新版本参数我根本不会
- Flink 与 Spark 的区别,Flink 的源码相关,各自的容错机制,基本思想,一次语义,源码如何实现
- Hadoop, Spark 都使 Yarn, 介绍一下 YARN, 执行过程
- 业务相关问题:验证一条微博突然爆起来,应该监控哪些指标?

3.6 信号处理

- 针对项目具体发问,包括你的算法主要实现思路、和其他算法相比优势在哪?创新点在哪?
- 了解语音信号降噪的常用方法吗?? 因为我做的都是雷达相关的,直接说不了解了
- 问了一下数字信号处理、信号与系统的知识
- 滤波器了解吗?项目里有用过吗?怎么设计一个滤波器?
- STFT 中窗函数的选择对时频特性的影响? 加矩形窗和汉明窗有什么不一样?
- STFT 交叠??
- 采样率是多少? 1000Hz; 低通抗混叠滤波器截止频率设置的多少?
- 对模拟滤波器了解吗?
- 说一下巴特沃斯滤波器的极点分布
- 短时傅里叶变换了解吗?

- 短时傅里叶变换加窗函数的作用是什么?
- 在不知道阶数的情况下,怎么得到 IIR 滤波器的频率响应曲线?
- 已知 IIR 滤波器系统函数,设计 FIR 滤波器?
- 怎么得到 FIR 滤波器的频响曲线?

4 数据结构与算法分析相关知识点

第四节

小米面经

数据结构与算法分析

(整理: 江大白) www.jiangdabai.com 4.1 数据结构与算法分析:线性表、属、散列表、图等

4.2 算法思想实战及智力题

4.3 其他方面:数论、计算几何、矩阵运算等

4.4 Leetcode&剑指offer原题

4.1 数据结构与算法分析

4.1.1 线性表

4.1.1.1 数组

- 排序好的数组,截断后,后部接到前部的前方,构建成新的数组,如何找出特定元素?
- 循环有序数组的查找(C++)二分查找变体
- m 个数组,每个数组里有 q 个数,找出其中第 k 大的数
- 升序旋转数组找最小
- 两个有序数组,求其中位数,然后改进时间复杂度?
- 两个数组合并求中位数
- 子数组最大和?
- 数组中出现次数最多的 K 个数
- 从升序的数组中找出出现次数大干等干数组长度一半的数字?
- 包含重复数字的无序数组,找到所有加和等于 target 的索引对?

- 给定一个包含从 0,1,2, ..., n 中取出的 n 个不同数字的数组,找到数组中缺少的数字?
- 一个长度为 n 的数组,求其中出现次数大于 n/2 的元素,要求线性时间复杂度,恒定空间复杂度?
- m*n 的二维数组,只能往右或者往下,找最短路径?

4.1.1.2 链表

- 链表反转
- 链表对折 12345 变成 15243

再拆解一下题目,(灵活)

- (1) 找到链表的中点
- (2) 翻转后半段链表
- (3) 合并两个链表
- 判断两个单链表是否相交
- 两个链表求交点
- 链表 1->2->3>4 反转为 1>4>2>3
- 单链表倒数第 k 个节点
- 用两种方法复制复杂链表
- 求取单链表的中间? (①遍历求表长,取 n/2②快慢指针)

4.1.1.3 字符串

- 字符串最长不重复子串(哈希表,思路和买卖股票一样)
- 给出一个字符串,写出该子符串的全部排列组合?
- 判断字符串中括号是否对应?

4.1.2 树

4.1.2.1 二叉树

- 二叉树公共父节点
- 求二叉树的右视图?
- 用非递归的方式实现一个二叉树的删除操作,引申问题 O(1)的空间复杂度怎么解决?
- 树的层序便利
- 二叉树最深、最浅深度
- 二叉树中序遍历非递归(C++)
- 宽度遍历二叉树
- N 个结点的二叉搜索树有多少种组成方式?

4.1.2.2 堆

● 堆排序

4.1.3 排序

- 写一个归并排序
- topK的两种思路
- 手写快排序
- 手写堆排序

4.2 算法思想实战及智力题

4.2.1 算法思想实战

- 三色旗问题
- 买卖股票的合适时间的算法题

- 括号匹配问题,检查是否合法?如果不用栈,如何解决括号匹配问题?
- 最长回文子串,动态规划
- 股票题,一个数组,问最大收益
- 二分查找轴上索引,list = [0.0, 1.0, 2.0, 3.0],value = -1 返回 0,value=0.5 返回 0,value=1.5 返回 1,value=3.5 返回 3

4.2.2 智力题

- 马匹赛跑: 25 匹马,5 个跑道,没有计时器,要找出前三名,最少要比多少场? 答案是 7
- 9枚硬币,8枚一样重,1枚比较重,最少称几次能找到最重的那枚?2次

4.3 其他方面

4.3.1 数论

● 求两个数最小公倍数(C++),最小公倍数=a*b/最大公约数,最大公约数:辗转相除法?

4.3.2 概率分析

- 极大似然估计的原理? 然后给出一个二项分布,让用最大释然估计手推出该分布的参数?
- 一个线段分成三段,求他构成三角形的概率?
- 一个整数数组,其中有几个数字 1,如何等概率抽取 1 个 1?

4.3.3 矩阵运算

- 给定 n^*n 矩阵,计算新的 n^*n 矩阵。新矩阵的(i,j),是以原矩阵(i,j)为中心的 m^*m 小矩阵的均值(m 为奇数)。
- 写一个矩阵旋转90度的代码,解释一下坐标变换公式
- 给出一个二维矩阵,顺时针由外层到内层打印该二维矩阵?

4.4 Leetcode&剑指 offer 原题

- Leetcode 166
- 5 编程高频问题: Python&C/C++方面

第五节

小米面经 编程高频问题

(整理: 江大白) www.jiangdabai.com 5.1 Python方面: 网络框架、基础知识、手写代码相关

5.2 C/C++方面:基础知识、手写代码相关

5.1 python 方面

5.1.1 网络框架方面

● 平时深度学习用什么框架?

5.1.2 基础知识

5.1.2.1 讲解原理

● 说一下 Python 中 list 的底层代码怎么实现的吧?

5.1.2.2 讲解应用

● Python 包 都有哪些?

5.2 C/C++方面

5.2.1 基础知识

5.2.1.1 线程相关

● 进程与线程,线程共享的资源(堆,全局变量)

5.2.1.2 讲解原理

- 虚函数表(主要就是动态绑定,继承类调用基类虚函数,指针数组,虚函数的指针)
- 基类的析构函数为什么用虚的析构函数? (防止内存泄漏)
- 全局变量存放位置

5.2.1.3 讲解应用

- C++内存管理, 预编译
- 6 操作系统高频问题:数据库&线程&常用命令等

第六节 小米面经

操作系统高频问题

(整理: 江大白) www.jiangdabai.com 6.1 数据库方面:基础知识、手写代码相关

6.2 操作系统方面: TCP、线程&进程、常用命令相关

6.1 数据库方面

6.1.1 基础问题

6.1.1.1 区别比较

- Left join 跟 join 的区别?
- Join 的话,大表和小表哪个连接在前?

6.1.1.2 讲解原理

● SQL 喜欢考窗口函数

6.2 操作系统方面

- 进程和线程的区别?
- 栈,队列,和堆的区别?

7 技术&产品&开放性问题

7.1 技术方面

- 场景分析题,如何对新闻进行实效性分析,怎么挖特征?
- 如何从大量网页中找出新闻类网页,算法设计?