44|有赞算法岗武功秘籍

1 有赞面经汇总资料

第一节有赞面经汇总资料

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 有赞面经整理心得

1.1 面经汇总参考资料

① 参考资料:

(1) 牛客网:有赞面经-12篇,网页链接

(2) 知乎面经: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) 全职岗位类

【机器学习算法工程师】

1.3 面试流程时间安排

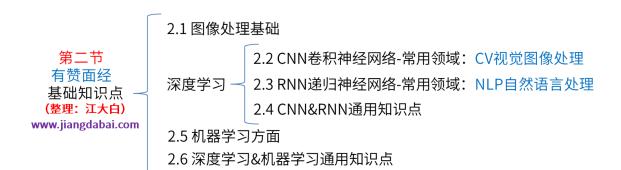
有赞面试流程-整理: 江大白			
	面试类型	面试流程	备注(侧重点)
第一面	技术面	自我介绍+项目/实习经验 +技术问答+算法编程	/
第二面	技术面	自我介绍+项目/实习经验 +技术问答+算法编程	/
第三面	HR面	基础人力问题	/

PS: 以上流程为大白总结归纳所得,以供参考。

1.4 有赞面试心得汇总

- ★ 简历上写的项目及知识点一定要会,主要还是围绕项目来问,不要瞎写
- ★ 最好有一个你比较熟悉的项目,一定要熟悉,面试官问了好多项目细节的东西

2 有赞面经涉及基础知识点



2.1 图像处理基础

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

● dropout 的原理?

2.2.1.2 其他方面

- Batch normalization 的原理?
- 为什么会发生梯度爆炸、梯度消失?如何缓解梯度爆炸和梯度消失?

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?
- BLSTM 和 LSTM 的区别? (解决上下文语义问题)
- GRU和LSTM?
- 是否了解 GRU?
- 说下 rnn,rnn 有什么问题,说下 lstm,lstm 有什么缺点,gru 了解吗?
- LSTM 和 RNN 区别是什么(LSTM 缓解梯度消失问题)
- Batch normalization 作用(1.使得输入规范化到有梯度的区间,防止梯度消失。 2. 改变输入数据的均值和方差,起到数据增强的作用,防止过拟合)
- CRF 可以做实体识别吗(可以),那为什么要用 BLSTM-CRF(没答上来),CRF 和HMM 的区别,CRF 原理(项目中只是用到 CRF,具体原理只懂一点)

2.4 深度学习: CNN&RNN 通用的问题

- 2.4.1 基础知识点
- attention 的原理了解吗?
- 2.4.2 模型评价
- 给了正负类样本的得分,如何计算 AUC?
- 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
- 介绍一下什么是 PCA、如果不是方阵怎么做?
- ② 特征选择

无

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)
- 随机森林和 gbdt、xgbost 和 gdbt 的改进?
- LR, xgboost 的原理说一下?
- ② 逻辑回归 LR
- 逻辑回归的损失函数是什么?

- 逻辑回归的求解时,梯度的维度是多少?
- LR介绍一下?

③ SVM(支持向量机)

● SVM 介绍一下,核函数有什么要求?

2.5.1.4 无监督学习-聚类方面

● 问了 kmeans,具体步骤是怎样的? kmeans++

2.6 深度学习&机器学习面经通用知识点

2.6.1 损失函数方面

- 逻辑回归的损失函数是什么? (交叉熵损失)为什么? (因为引入 sigmoid 函数,如果使用 MSE 损失会使目标函数非凸,无法求解)
- 逻辑回归的求解时,梯度的维度是多少? (二维?)
- 逻辑回归为什么用 sigmoid 函数? (为了求出分类概率)
- 为什么不采用其他函数(sigmoid 函数对偏远值不敏感?)

2.6.2 正则化方面

● L1 和 L2 正则化的优缺点

2.6.3 过拟合&欠拟合方面

- 过拟合解决的方法(L1, L2 正则化,增加训练样本,特征选择)
- L1, L2 正则化原理(L1 是假设参数服从拉普拉斯分布, L2 是假设参数服从高斯分布)
- L1 为什么能使特征稀疏(L1 范数,使权重为 0,对应的特征则不起作用,使特征稀疏)

3 有赞面经涉及项目知识点

第三节 有赞面经 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

无

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
- 3.2.1.1 讲解原理
- Bert 的原理?
- 3.3 强化学习
- 3.3.1 讲解原理
- DQN 的损失函数是什么?
- Double Q-Learning 的缺点是什么?
- 策略梯度损失函数是什么?
- 解释一下 MC、TD、DP 的区别?

3.4 机器学习方面

3.4.1 推荐系统

● 什么是 CB、CF 算法?

4 数据结构与算法分析相关知识点

第四节

有赞面经

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 树

- 什么是二叉树,平衡二叉树?红黑树?
- 二分查找的时间复杂度?

4.1.2 排序

- 稳定的排序方法有哪些?不稳定的有哪些?
- 哪个效率最高?快排时间复杂度?快排的最快情况?如何解决?
- 考虑空间复杂度,如何排序?
- 排序,稳定性和空间复杂度
- 归并排序的时间复杂度,空间复杂度,归并排序的思想是什么?
- 给一堆数字,如何找出 topk 个数?

4.2 算法思想实战及智力题

4.2.1 算法思想实战

- 如何求一个数组中前5个最小的数?
- 一个场景,100万个商家,ID 号是顺序的,但是其中有两个ID 丢失了,问怎样快速的找到丢失的ID? (我说了因为顺序,假设ID 是从1开始,那么对应的下标为0,使用二分查找就可以了)

4.3 其他方面

无

4.4 Leetcode&剑指 offer 原题

● Leetcode64:不同路径

5 编程高频问题: Python&C/C++方面

第五节 有赞面经 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

● python 的内存管理机制(垃圾回收)

5.2 C/C++方面

无

6 操作系统高频问题:数据库&线程&常用命令等

第六节

有赞面经

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

- 数据库的连接方式,有什么区别?
- 数据库中删除的关键字, 他们三个之间有什么区别?

6.1.1.2 讲解原理

● 数据库的范式,对照着自己说的范式,举三个例子说明一下违反了三范式的实例

6.2 操作系统方面

6.2.1 TCP 协议相关

● TCP\UDP 是什么?区别?场景?对应协议? TCP 的三次握手、四次挥手过程

7 技术&产品&开放性问题