16|深信服算法岗武功秘籍

1 深信服面经汇总资料

第一节 深信服面经 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 深信服面经整理心得

1.1 面经汇总参考资料

① 参考资料:

(1) 牛客网:深信服面经-72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 面经框架及参考答案:

(1) 面经框架及参考答案:点击进入查看

(2) 大厂目录及整理心得:点击进入查看

1.2 面经涉及招聘岗位

(1) 全职岗位类

【机器学习工程师】、【NLP 算法工程师】、【大牛计划算法工程师】

1.3 面试流程时间安排

深信服面试流程-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	主要是项目细节及创新点 关注解决问题的思路
第二面	技术面	自我介绍+项目/实习经验 +技术问答+算法编程	主要是项目细节及基础知识
第三面	技术Leader面	自我介绍+项目经验+公司发展	/
第四面	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:

● 第三面技术 Leader 面有的时候会有

1.4 深信服面试心得汇总

- ★ 比较看重及觉问题的能力以及项目落地开发的能力
- ★ 深信服是我面了这么多公司中感觉面试最难的一家公司,真的很考验技术。
- ★ 很多都是 python 开发及前端、后端开发的,统计的主要还是统计机器学习相关的
- ★ 感觉机器学习问的多一些,深度学习的不多
- ★ 不同公司定义算法工程师不一样,深信服的是做什么,他说是做安全和云计算,所以更多的是会做一些安全工作,比如使用算法进行漏洞检测,攻击检测这些

2 深信服面经涉及基础知识点

 第二节 深信服面经 基础知识点 (整理: 江大白) www.jiangdabai.com
 2.1 图像处理基础

 2.2 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

无

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

- 讲一下 CNN 的原理?
- 对于 dropout 的认识

2.2.1.2 网络结构方面

● 谈一谈 Resnet?

2.2.1.3 其他方面

- 深度学习模型的初始化要注意哪些问题? (权重随机初始化,避免网络退化,初始化范围要小,缩小样本空间,输入样本要 BN,防止梯度消失)
- 什么是 BN?
- 是否了解自动调参 auto ml?

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 的门结构有哪些?门的输入是什么,输出是什么,怎么在网络里面使用?
- 2.4 深度学习: CNN&RNN 通用的问题
- 2.4.1 基础知识点
- 注意力模型的原理?
- 如何解决样本不平衡问题?
- 有一个分类任务有几千个类,应该怎么去训练模型?
- Attention 机制讲一下?
- 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

- 特征如何降维?
- LDA 的实现方法、LDA 中的奇异值分解矩阵实现?

② 特征选择

- 在项目讲述过程中问了几个问题: (1) 特征是什么样的? (2) 怎么构建特征工程的? (3) 为什么选择这个模型?
- 机器学习中有哪些算法需要进行归一化?

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)

● 介绍一下集成学习,以及你选择的方法原因?

A.基于 bagging: 随机森林

● 随机森林原理,如何选择最优分裂点,列抽样为什么可以缓解过拟合?

B.基于 boosting: Adaboost、GDBT、XGBoost

- 为什么要模型融合,模型融合的几种方法,模型融合的优点? (bagging,boosting,stacking,还有我自己项目里面的方法)
- 白样本多,黑样本少,选择哪个模型更适合一些,为什么?如何评价效果(抽样,训练多个分类器,可以采用 bagging,如果 LR 和 SVM 里面选择 SVM,LR 对样本过于敏感,SVM 只处理支持向量)
- xgboost 相对于 GBDT 的优点,为什么会快些、xgboost 如何做并行?
- 讲一下 xgboost (从提升树开始讲,讲了一通) ? 为什么要二阶展开? xgboost 采样的时候怎么采样的?

② 逻辑回归 LR

- LR 和 SVM 的区别? (处理点、计算方式、损失函数、自带正则等)
- LR 过拟合是什么样的情形,如果样本有很多重复的特征,对于 LR 训练效果有没有影响?
- LR 使用什么损失函数,为什么不用差平方,用差平方与交叉熵差别在哪?

③ 决策树 (DT)

● 信息熵的定义?

2.5.1.4 无监督学习-聚类方面

● 问了 kmeans 原理,优缺点,如何不自己设置 k 就能知道 k 取多少?

2.6 深度学习&机器学习面经通用知识点

- 训练的模型过拟合了,怎么办?
- 有一个分类任务有几千个类,应该怎么去训练模型?陷入局部最优值怎么办?

3 深信服面经涉及项目知识点

第三节 深信服面经 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

● Focal loss F1 怎么解决样本不平衡的问题?

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) Bert

- 你觉得 BERT 有哪些可以改进的地方? 我说您是说 BERT 的缺点吗?
- 文本分类中,传统机器学习 tfidf+lr/svm 和 Bert 的区别?

② Word2vec

- word2vec 原理?
- word2vec 和 onehot 的区别?

3.3 强化学习

3.4 机器学习方面

无

4 数据结构与算法分析相关知识点

第四节

深信服面经

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

- 给定一个数组 arr,tagert,求数组元素的组合之和=target 的所有可能。(不能重复)
- 数组中无重复的和为 target 的所有组合(回溯+去重)
- 删除数组中重复的数字,相对位置不变输出,且保证输出元素满足从小到大顺序的 个数最多?
- 给定一个数组,求所有重复的数。用字典,问还有没有其他方法,提示用 hash。

4.1.1.2 字符串

● 有一篇英文文章,找前 10 个出现次数最多的字母?

我回答先遍历一遍论文,简历字母为 key 出现次数为 value 的哈希表! 然后从 values 中找到前 10 个最大的元素! 面试官又问,怎么找? 我说用最小堆。

● 一个特别特别大的字符串,怎么统计给定字符集里面的字符在字符串中首次出现的位置,然后加快效率更好? 我说 map-reduce,他说更好的呢,用数据结构实现? 我说

hashtable,在对应位置上面存首次出现的位置就行。

● 英文文本,得到前 K 大频率的单词,如果文本很大怎么办? 写伪代码

4.1.2 树

● 平衡二叉树与数组获取元素谁比较快? (如果给定下标,数组快,给定值,平衡二叉树快,原因时间复杂度)

4.1.3 排序

- 排序算法介绍,它们的复杂度?
- 常使用的排序算法,说一些你熟悉的并口头实现?(说的使快排,复杂度 O (nlogn))
- 说一说你知道的时间复杂度为 O(nlogn)的算法。以快排为例,具体解释一下为什么它的时间复杂度是 O(nlogn)呢?
- 类似快排的这些算法思想都属于什么算法? (分治算法)请你说一说这一类算法的时间复杂度有什么规律? 快排是分成两组 1,是否可以分为更多组呢? 为什么?

4.2 算法思想实战及智力题

4.2.1 算法思想实战

- 场景题目:公司组织出游,每个人时间不同,让给出算法求出一个时间段尽可能满足最多人的要求?
- 利用二分法,判断一个数是否在给定的 list 里,并问时间复杂度?
- 红,绿,蓝三种颜色,n个各自,相邻不能一样,首位不能一样,求填充方法数?

4.2.2 智力题

- 四个人分别花 1,2,5,8 分钟过桥,桥上只能容纳两个,且过河要手电筒!问最短过河方案!
- 想了一下为 8+1+5+1+2,面试官说这是第二优的解法,但不是第一优的。
- 打灯过桥的问题, 4 个人过桥的时间分别为 1 分钟, 3 分钟, 7 分钟, 9 分钟(具体

时间忘记了,但思路不变)。只有一个手电筒,每次只能两个人过桥,过桥时间以两个人中最慢的那个人过桥时间为准,问这四个人全部过桥最少需要多少时间?

4.3 其他方面

4.3.1 数论

● 给定 0-100 个数,再给定一个数,怎么判断这个数是不是重复了

4.3.2 计算几何

- 二维平面有 n 个点, 求点 p, 其到所有点距离之和最小?
- 给定坐标系内的一个矩形和一个点,怎么判断该点是否在矩形内部?

4.3.3 概率分析

- 一个公交站 1 分钟内有车经过的概率是 q,那么 3 分钟内有车经过的概率是多少?
- 如果一个人在公交车站台一分钟内能等到公交车的概率为 p,那么这个人在三分钟 里能等到这辆公交车的概率为多少?(从反面去思考 1-(1-p)*(1-p)*(1-p))

4.3.4 矩阵运算

● 一个 100*100 矩阵,里面所有数都是正数,判断从左上角到右下角是否存在一条路径和为奇数的路径?

4.4 Leetcode&剑指 offer 原题

Leetcode 65

5 编程高频问题: Python&C/C++方面

第五节 深信服面经 编程高频问题

5.1 Python方面:网络框架、基础知识、手写代码相关

(整理: 江大白) www.jiangdabai.com 5.2 C/C++方面:基础知识、手写代码相关

5.1 python 方面

5.1.1 基础知识

5.1.1.1 内存相关

- python 里面线程与进程、进程如何共享内存?
- python 的内存处理机制有哪些?分别介绍一下。
- Python 了解么?说一下内存管理机制

5.1.1.2 区别比较

- Python 中的进程,线程和协程的区别?
- 深拷贝和浅拷贝的区别
- python 中 is 和==有什么区别?

5.1.1.3 讲解原理

- python 里面的进程、线程、协程特点-说了进程是资源最小单元,线程分配最小单元 线程相互影响?
- 了解 python 装饰器吗? 它的作用?
- python 装饰器知道吗?装饰器的原理是什么?本质是?闭包?
- 判断一个值是否在数组里,用 set 快还是 list 快?
- Python 中常用的排序有哪些?
- Python 中的自动化测试用过么?
- 统计各个函数执行的时间(就是想问装饰器,我不会),python 装饰器
- 如果结构体中,声明了一个 char 型变量,一个 int 型变量,那么这个结构体占多少字节?
- python 中的内存管理知道吗,介绍一下?
- python 中 self 的用法?

● python 中的可变对象和不可变对象有哪些,特点、用法?

5.1.1.4 讲解应用

- python 里常用的数据类型有哪些
- python 字典中有 1000 万条数据,如何取所需要 value 值的 100 万条?

5.1.2 手写代码相关

- 介绍下 lambda
- 5.2 C/C++方面
- 5.2.1 基础知识
- 5.2.1.1 区别比较
- size of 和 stl: len 的区别
- 5.2.1.2 讲解原理
- 结构体:内存对齐
- 6 操作系统高频问题:数据库&线程&常用命令等

第六节

深信服面经

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

无

6.2 操作系统方面

6.2.1 TCP 协议相关

- tcp /udp 的区别
- 三次握手讲一下?
- 为什么三次握手,为什么四次挥手?

6.2.2 线程和进程相关

6.2.2.1 区别比较

- 进程,线程的区别?
- 深拷贝、浅拷贝

6.2.2.2 讲解原理

- 计算机网络,介绍知道的网络知识?
- linuxs 线程和内存管理

6.2.3 常用命令

- Linux 命令了解么? Linux 中软链接和硬链接的区别?
- Linux 中文件权限是怎么样的?

7 技术&产品&开放性问题

7.1 技术方面

- 有一个大的文本序列,求出现次数最多的前 k 个单词?复杂度?太多怎么保存?
- 说一下无监督学习?
- 考虑过读取 10M 大小的 json 文件,内存会占用多少?怎么保存的么?
- 垃圾短信多分类任务(如何分开发票,广告,商铺信息等),有什么思路

- 如果有 n 种类别(比如新闻类,体育类等)的网站,目前收集到一些网站,及其网站中不良信息的位置,那么新来一个网站,如何判断该网站中是否含有不良信息,若含有,不良信息在哪个位置?
- 如果收集到一些网站的语料,如何判断这些网站中是否有不良信息? 他说如果有一些语料,然后还有一些关键词,如何判断这些语料中是否含有这些关键词?
- 大牛计划岗位:怎么设计一个查重系统?
- 场景题,一张多个人的合影,怎么确定人的位置,以及输入工号得到位置,怎么设 计网络等等。