1垅 电梯直达 🔙 🏏



我的人缘 0

291 主题 帖子

发消



分享帖子到朋友圈

□ erica119120 3 天前 | 只看该作者 ▶

本楼: 👍 100% (9) 0% (0) 🖫 0% (0) 駅 全局: 100% (53)

2019(10-12月) MachineLearningEng 博士 全职@Amazon - 内推 - 技术电面 Onsite 视频面 试 | Other | 在职跳槽

本帖最后由 大队管理员 于 2019-11-26 12:02 编辑

地里的面经很多,但是很少有人写总结,尤其是Machine learning这一块。我根据自己面试的经验,总结了一下ML design的面试中,解题的思路,抛砖引玉,分享给大家。

## 求加米,给我米不会减少你自己的米,举手之劳,互惠互利。

## 1. 结构化表达:

通过结构化的表达来让答案显得很有逻辑。结构化表达,针对一个问题,一般讲三点答案,逻辑上依次有递进的关系,这样 就会显得你逻辑清楚。超过三点,听的人容易lost,所以也没必要。

比如被问了一个design的问题,答案比较复杂,有很多部分。回答的时候,第一句话先说,这个问题可以从2(数字)方面来 考虑:用户和系统。用户这方面有2(数字)个solution,系统这方面有3(数字)个solution。因为面试官不知道你想讲什么, 在讲细节之前,先把框架说出来,这样有助于面试官follow 你的逻辑,即使中间在细节上仔细询问你,他也知道你后面还 有内容要讲, 会配合让你讲完。

## 2. 讲自己做过的项目, 怎么讲?

讲自己的项目时,主题最好和这个组的方向相关,技术越新越厉害,越好。出于NDA,最好避开自己在当前公司的工作。 雷区:这样可能会导致只能讲好几年前的工作和技术。怎么解决呢?在报告的结尾,给一个rethink,讲两部分。 反思如果现在做同样的问题,哪些地方可以提高。[重点显示你的见识提高了,不是反思你的缺点] 分三个部分: 新技术[比如以前用 logistic regression, 现在可以用 deep learning/LSTM], data size scale up[比如以前 只有10k的data, 现在是100M, 可以使用更复杂的模型], system[single pc -> distributed system/GPU, training could be paralleled or in the cloud. 更advanced approach to collect labels, 比如大公司都会有自己的crowd sourcing judgment platform].

概述一下,你在目前的职位做过的工作,使用了哪些最新的技术,这样显得你的skillset在与时俱进,没有过 时。

- It is your opportunity to shin! 你会被要求讲自己的经历,可能很多次,面试官根据你的经历来问问题。在讲经 历的时候,突出哪些关键字和技术?一是和对方相关,二是新技术,三是显得你水平高的内容。当然一定要是你熟悉的,如 果你被问到什么, 答不上来, 会特别减分。
- 讲到使用哪个model的时候,列举2-3个相关的model,答案的重点是讲一下各自的优缺点,以及当前问题的特 质,基于这些比较,从而决定选哪一个。

以下内容需要积分高于 100 您已经可以浏览

- Lead conversation, 主动推进谈话。比如讲完一段话或者回答了一个问题, 主动询问: Does it make sense to you?比如讲一个复杂的系统之前,先告知对方: I'm going to talk about a few components. If you feel interested in some particular ones, you can point out and we' Il discuss more over them.
- 会沟通。有些问题问的非常模糊,可能是面试官故意的,也可能是面试官的表达能力差。这种时候,通过 rephrase问题 + make concrete example,来主动probe面试官,去除面试官自己的误差,clarify需求。
- 会接话,能听出面试官的concern,不要等面试官停下来就接过话题,address面试官的concern。有的面试 官在交谈中,不是每个问题都会explicitly的问,然后停下来,然后等你答。你要能在交谈中,听出弦外之音的问题, 立刻想答案,然后看准时机,当机立断的接过面试官的话题,给出让人满意的答案。
- Stress test。碰到面试官很不友善的时候,没法develop一个很好的答案,要坚持the principle of problem solving: Break down problem to solvable subtasks. 比如被问到这个问题"你deliver了一个ML的产品/系统,用户 使用以后,汇报系统的accuracy 远低于你自己test 的accuracy,哪些方面可能出问题了?要求不能看log。"从 problem solving的角度来看,整个系统有两个element:你的ML系统,用户的application。每个element都可能出 问题。那么把大问题break down成两个element自己的问题+element之间衔接的问题,就是一个很好的答案。两个 element自己的问题包括:产品的问题(overfitting, training data coverage, etc),用户的application的问题(使用 产品的domain和develop 产品的domain不一致, 使用方数据的distribution和training data不一致,etc),用户的 问题(没有按照设计的方式来使用系统, measure的方法不对, 使用了和开发方不一样的metrics, etc)。