

学术分享平台

需求分析

成员:张津赫 王子涵 高野淇 申玉啸 刘志一 奚望 冯宇扬 高嘉兴 邹文祥



目录

01. 竞品分析

02. 访谈分析

03. 问卷分析

04. 原型设计



01 竞品分析

王子涵 高野淇

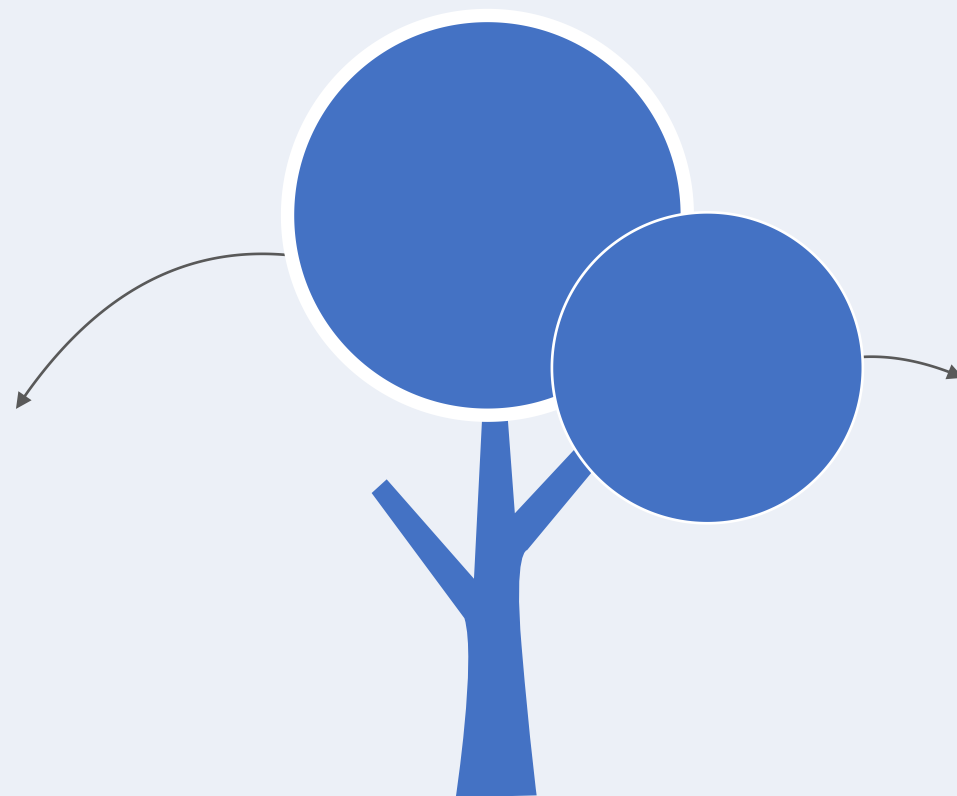
共性

高级检索

多关键字筛选
加权排序
分类检索

海量数据

百万
千万
亿



特性


大而全

- 谷歌：国际化 占有率高
- 微软：国内可访问 英文支持好
- 百度：本土化 广告多

小而美

- SCI-HUB：免费全文
- arXiv：开放 权威性堪忧
- ResearchGate：社区 问答





02 访谈分析

张津赫 申玉啸

问题设计



使用过吗



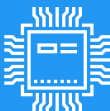
使用目的



使用频率



常用平台



平台优势



平台痛点



不可替代



功能愿景

■ 结果分析

01

常用平台：知网，百度 —— 本土化

02


使用频率低 分享学术成果需求小

03

关注：搜索 收费策略 界面UI

04

查重 高额收费



03 问卷分析

冯宇扬 高嘉兴

问题设计



学历



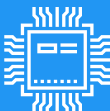
身份



专业



常用平台



功能排序



检索字段



UI风格



分析图表

结果分析

01

填写主体：北航本科学生（软工）

02

UI：简洁大方

03

功能诉求：免费查重、翻译，推荐，关联，个性化体验

交叉分析

73%

低年级


知网
精准 丰富
关键字 摘要 标题

27%

高年级

google
安全 时效
机构 作者





04 原型设计

刘志一 奚望



LOGO

<https://app.mockplus.cn/s/5xLOCEgflEVU>

搜索

一些介绍内容

[热门文献1](#)

发表年份: 2020

被引数: 14

作者: 学者4

[热门文献2](#)

发表年份: 2021

被引数: 4

作者: 学者54

[热门文献3](#)

发表年份: 2020

被引数: 154

作者: 学者5



- ☐ 北京航空航天大学(10)
- ☐ 北京大学(1)
- ☐ 清华大学(1)

[illegible][illegible][illegible][illegible]

作者：	Abc
摘要：	XX XXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXXX...
关键词：	xxx , xxx , xxxx , xx
出版时间：	2021
被引量：	xxx

 收藏
  引用
  报错
  分享

[全部来源](#)

相似文献 参考文献 引证文献

作者	发表时间	来源	被引次数
----	------	----	------

[illegible]

作者	发表时间	来源	被引次数
----	------	----	------

摘要

XXXXX年XX期

Leaders: Strategies for taking charge

Climate Change 2013 - The Physical Science Basis

文章标题

文章标题



学者姓名

工作单位: 北航

研究领域: 计算机

订阅

我要认证

论文数量

456

被引用次数

556

热门指数

100

学术成果

年份升序

被引数升序

学术成果1

发表年份: 2020

被引数: 14

作者: 学者1、学者2、学者45

学术成果21

发表年份: 2021

被引数: 16

作者: 学者

相关学者



相关学者1 工作单位: 北航

研究领域: 计算机 电子信息



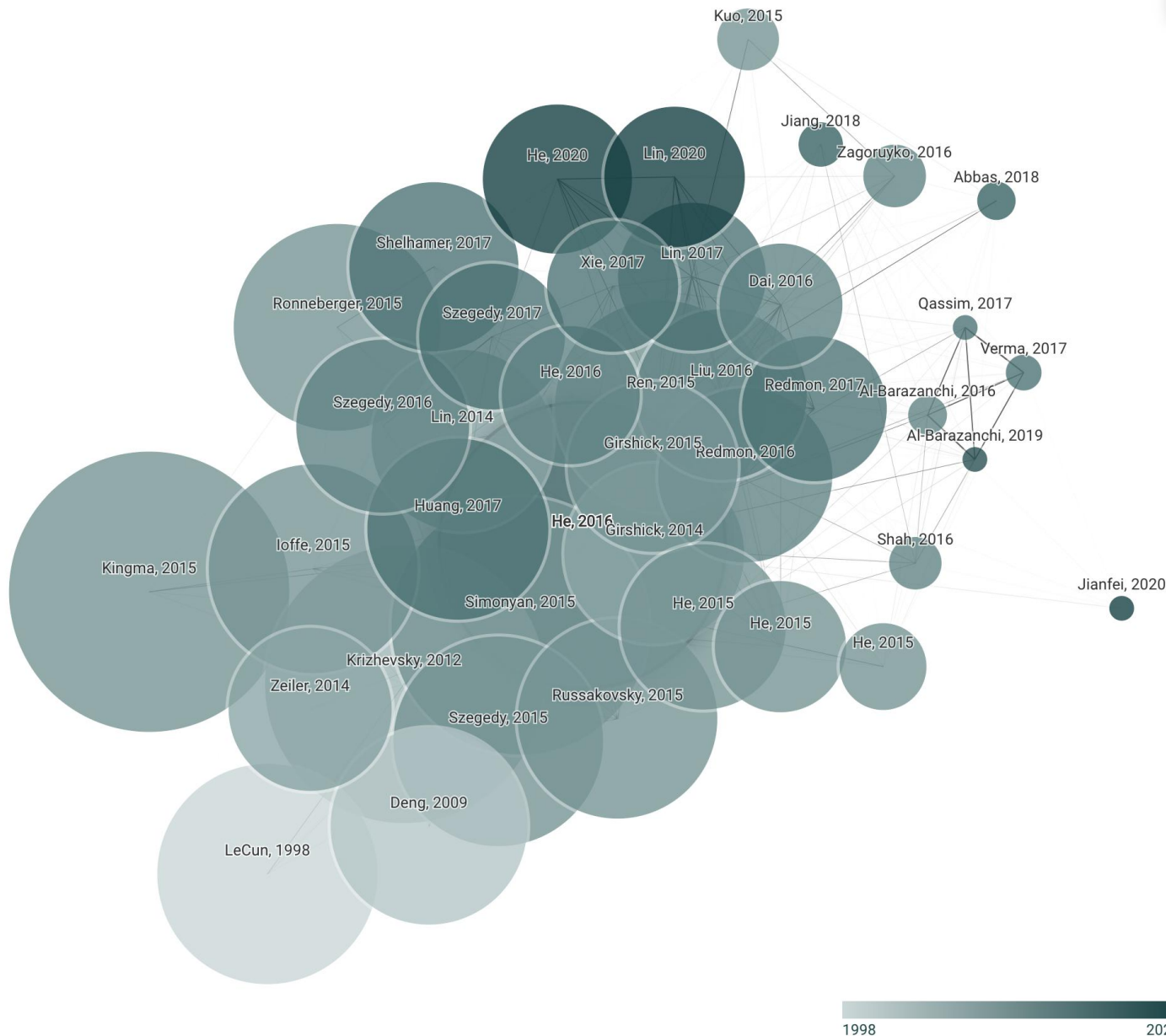
相关学者2 工作单位: 北航

研究领域: 自动化

合作机构



北京航空航天大学



Deep Residual Learning for Image Recognition

Kaiming He + 2 authors Jian Sun

2016 IEEE Conference on Computer Vision and Pattern Recognition (CVPR)

70947 Citations, 54 References

Open in: [arXiv](#) [PDF](#) [DOI](#) [Google Scholar](#) [X](#) [BibTeX](#)

Deeper neural networks are more difficult to train. We present a residual learning framework to ease the training of networks that are substantially deeper than those used previously. We explicitly reformulate the layers as learning residual functions with reference to the layer inputs, instead of learning unreferenced functions. We provide comprehensive empirical evidence showing that these residual networks are easier to optimize, and can gain accuracy from considerably increased depth. On the ImageNet dataset we evaluate residual nets with a depth of up to 152 layers - 8× deeper than VGG nets [40] but still having lower complexity. An ensemble of these residual nets achieves 3.57% error on the ImageNet test set. This result won the 1st place on the ILSVRC 2015 classification task. We also present analysis on CIFAR-10 with 100 and 1000 layers. The depth of representations is of central importance for many visual recognition tasks. Solely due to our extremely deep representations, we obtain a 28% relative improvement on the COCO object detection dataset. Deep residual nets are foundations of our submissions to ILSVRC & COCO 2015 competitions¹, where we also won the 1st places on the tasks of ImageNet detection, ImageNet localization, COCO detection, and COCO segmentation.



谢谢聆听