

1. 为什么有时候最大程度地实现透明性并不总是好的？

- 过高的透明性会带来一些缺点：掩盖通信的性能问题，不利于定位系统失效节点和判断系统问题，可能牺牲性能，可能会暴露系统分布特征（分布式系统为了维持透明性和一致性，需要在各节点频繁交换信息，信息中包含系统的结构相关内容，当泄露时则会暴露特征）
- 有使用场景需要暴露系统分布特征而不需要高程度的透明性：基于位置的服务，系统的错误报告

2. 可以通过应用多种技术来取得扩展性，都有哪些技术？

- 隐藏通信等待时间：
 - 异步通信技术
 - 设计分离的响应消息处理器：可以将消息识别解析分离，分发到相应的处理单元。系统需要扩展时，可以增加新的处理单元并将其连接到现有的消息分发网络。
 - 将计算从服务端移动到客户端：避免等待远程服务对请求的响应
- 分布技术：将某个组件分割成多个部分，分散到系统中
- 复制技术：在多个机器上创建多个数据副本，能够提高性能，增加可用性，促进组件间的负载均衡

3. 分布式系统的软件体系结构有哪几种类型，各自有什么优缺点？

- 分层体系结构：
 - 优点：
 - 每一层之间相互独立，有利于每一层的测试和维护
 - 层与层之间保持层间接口关系不变，则层发生变化时，不影响其他层，有利于层的更新和修改
 - 结构简单，层的增加和减少简单
 - 缺点：
 - 层次之间有时候难以定义清楚
 - 当高层调用低层时，层与层之间的通信产生性能开销，响应速度降低
 - 层中可能有重复实现的功能和函数，导致冗余
- 基于对象的体系结构：
 - 优点：
 - 对象封装了数据和操作，对外提供调用的方法但是隐藏了自己的详细信息，有利于对象的安全性和稳定性
 - 模块之间相互独立，提高灵活性，模块的修改更新更加简单
 - 通过对象继承，减少代码重复，提高代码复用性
 - 缺点：
 - 对象的动态内存分配和释放，可能会导致内存碎片问题
 - 对象之间的消息传递增加性能开销
- 以数据为中心的体系结构：
 - 优点：
 - 所有组件使用相同数据源，避免数据冗余和不一致
 - 引用解耦，时态解耦

- 缺点：
 - 增加数据的安全风险
- 基于事件的体系结构
 - 优点：
 - 引用解耦合，组件不通过直接调用对方的接口通信，能使系统更加健壮（某个组件的故障不影响其他组件正常运行）和灵活
 - 时间上异步，提高系统的吞吐量
 - 可扩展性高，增加新功能时，定义新的时间和处理器，不用大程度更改原有代码
 - 缺点：
 - 需要控制事件的处理的顺序
 - 需要维护数据的一致性
 - 由于事件的异步性和不确定性，系统调试困难

4. 点对点网络中，并不是每个节点都能成为超级对等节点，满足超级对等节点的合理要求是什么？

- 节点间距离：选择在网络中处于关键位置或传输路径上的节点，尽量减少其他节点和超级对等点之间的距离
- 高算力：具备足够的能力处理各种请求和任务的节点
- 高续航能力：在移动环境下需要节点有高续航能力
- 具有稳定性，安全防护和高可用性

5. 代码迁移有哪些场景？为什么要进行代码迁移？

- 场景：
 - 在客户端-服务器系统中，服务器要管理巨型数据库。客户端应用程序需要执行大量涉及大量数据的数据库操作时，需要将客户应用程序的一部分迁移到服务器上运行
 - 在交互式数据库应用程序中，客户需要填写表单，表单要被转换成数据库操作时，需要把服务器的一部分代码迁移到客户端。现在客户端处理好表单，再把处理好的操作发给服务器
 - 当更换硬件设备时，需要将代码从旧的硬件平台迁移到新的硬件平台上
 - 当需要优化系统架构时需要迁移代码构造新的系统架构
- 为什么：
 - 为了性能的提升：让计算更加贴近数据段，最小化通信代价
 - 为了提高资源利用率：将进程从负载重的机器转移到负载轻的机器，能够更好利用空闲资源
 - 能够提高系统灵活性：可以方便动态配置分布式系统

6. 请从一些开源分布式软件如Hadoop、Ceph分布式文件系统、Apache Httpd、Spark等找出至少2处能够体现透明性的样例代码，并解释是何种类型的透明性

- Hadoop MapReduce的位置透明性：用户只是制定了输入路径，输出路径，Mapper类，Reducer类信息。但是没有指定数据如何分配到不同节点，分配的位置，这个由框架在底层完成

```

1 public class Dedup {
2     // 定义Dedup类

```

```

3 // Mapper类, 继承自Mapper接口, 用于处理输入数据
4 public static class Map extends Mapper<Object,Text,Text,Text>{
5     private static Text line=new Text();
6     public void map(Object key,Text value,Context context)
7         throws IOException,InterruptedException{
8         line=value;
9         context.write(line, new Text(""));
10    }
11 }
12 // Reducer类, 继承自Reducer接口, 用于处理Map的输出
13 public static class Reduce extends Reducer<Text,Text,Text,Text>{
14
15     public void reduce(Text key,Iterable<Text> values,Context
context)
16         throws IOException,InterruptedException{
17         context.write(key, new Text(""));
18     }
19 }
20 public static void main(String[] args) throws Exception{
21     Configuration conf = new Configuration();
22     // 创建Hadoop配置对象
23     conf.set("mapred.job.tracker", "192.168.1.2:9001");
24     String[] ioArgs=new String[]{"dedup_in","dedup_out"};
25     // 定义默认的输入输出路径
26     String[] otherArgs = new GenericOptionsParser(conf,
ioArgs).getRemainingArgs();
27     if (otherArgs.length != 2) {
28         System.err.println("Usage: Data Deduplication <in>
<out>");
29         System.exit(2);
30     }
31
32     Job job = new Job(conf, "Data Deduplication");
33     // 创建Job对象, 设置作业名称
34     job.setJarByClass(Dedup.class);
35     // 指定包含作业所需的所有类的jar包
36     job.setMapperClass(Map.class);
37     job.setCombinerClass(Reduce.class);
38     job.setReducerClass(Reduce.class);
39     // 设置Map、Combine和Reduce的处理类
40     job.setOutputKeyClass(Text.class);
41     job.setOutputValueClass(Text.class);
42     // 设置输出数据的key和value类型
43     FileInputFormat.addInputPath(job, new Path(otherArgs[0]));
44     FileOutputFormat.setOutputPath(job, new Path(otherArgs[1]));
45
46     // 设置作业的输入和输出目录
47     System.exit(job.waitForCompletion(true) ? 0 : 1);
48     // 提交作业并等待完成, 根据作业是否成功完成返回相应的状态码
49 }
50 }

```

- spark位置透明性: 创建了一个rdd, 无需知道rdd的物理节点, map 操作会自动在数据所在的节点上执行

```
2
3 object LocationTransparencyExample {
4     def main(args: Array[String]): Unit = {
5         val conf = new
SparkConf().setAppName("LocationTransparencyExample").setMaster("loc
al")
6         val sc = new SparkContext(conf)
7
8
9         val data = 1 to 10
10        val rdd = sc.parallelize(data)
11
12        val squaredRDD = rdd.map(num => num * num)
13
14        squaredRDD.collect().foreach(println)
15        sc.stop()
16    }
17 }
```