# 反熵与 Gossip 算法的实现和分析 实验报告 20165164 软英 1601 杨沛怡

# (一) 数据设置

语言: Java

节点个数 n=节点最大值 max: 1000, 10000, 10000

Gossip 算法中的 k: 1.1, 1.2, 4

收敛条件中的 epsilon : 固定为 0.00000001

# (二) 实验过程和结果

(1) 伪代码

反熵:

- 1. 随机初始化 n 个节点
- 2. 对所有节点: 选择除自己外的任意节点进行通信
- 3. 判断是否结束 如果 最大节点和最小节点之差小于 epsilon 结束 否则 返回 2

#### Gossip:

- 1. 随机初始化 n 个节点
- 2. 对所有未被隔离的节点 A: 选择除自己外的任意节点 B 如果 AB 之差小于 epsilon,认为相等 A 的通信概率/=k 否则

AB 以 A 的概率进行通信

3. 判断是否结束 如果 本轮通信中没有节点进行通信 结束 否则

返回2

### (2) 实验结果

(反熵次数,Gossip 次数)	n=max=100	n=max=1000	n=max=10000
k=1.1	(40, 48)	(45, 56)	(48, 60)
k=1.2	(41, 44)	(45, 52)	(49, 59)

k=4 (40, 44) (46, 47) (48, 52)

## (3) 截图

#### 以 k=1.1, n=max=1000 为例

using antiEntropy:

expected average: 507.908

Done. Counter=45

actural value of first node: 507.9079999965103

2. using gossiping:

expected average: 503.393

Done. Counter=56

actural value of first node: 503.3930000005698

# (三) 结果分析

#### 1. 节点个数的影响

为了简化参数,设置节点个数等于最大节点值。对比可知当节点越多,通信轮数越多。

#### 2. 通信轮数的对比

做实验之前本以为 Gossip 加入了隔离状态,会结束得更快,但实验结果显示 Gossip 要比反熵慢,经过分析,我认为是因为 Gossip 的一轮通信中,实际进行通信的节点少于反熵,因此需要更多轮通信才能结束。

## 3. Gossip 中 k 的取值

经过对比,发现 k 较大时通信轮数较少,当 k 足够大后,影响变得很小, 说明: k 变大后,部分节点变成隔离态,不再通信,有利于达到结束条件。另外可能和通信概率减少的算法相关,本实验中选的是 1/k,不能保证所有节点都通信。