

与分布式计算相关的一些复杂度问题*

(初步报告)

Andrew Chi-Chih Yao

斯坦福大学与施乐帕克研究中心

帕洛阿尔托，加利福尼亚州

1. 引言

令 $M = 0, 1, 2, \dots, m-1$, $N = \{0, 1, 2, \dots, n-1\}$, 且 $f: M \times N \rightarrow \{0, 1\}$ 为一个布尔值函数。我们将关注以下问题及其相关问题。设 $i \in M$ 和 $j \in N$ 是两个整数, 分别只被两个人 P_1 和 P_2 所知。为了使 P_1 和 P_2 合作确定函数值 $f(i, j)$, 他们根据某个算法交替地相互发送信息, 每次发送一位。我们关注的是衡量计算 f 所需信息交换的量度: 即在任何算法中交换的最小比特数。例如, 若 $f(i, j) = (i + j) \bmod 2$, 则从 P_1 向 P_2 发送1比特信息 (告知 i 是否为奇数) 将使 P_2 能够确定 $f(i, j)$, 这显然是最优的。

上述问题是Abelson[1]关于分布式计算中信息传递模型的一个变体。在Abelson的模型中, 需要计算一个“光滑”的实值函数 $f(x_1, x_2, \dots, x_s; y_1, y_2, \dots, y_t)$, 处理器 P_1 知道 x_1, x_2, \dots, x_s 的值, 而 P_2 知道 y_1, y_2, \dots, y_t 的值。假设 P_1 和 P_2 可以相互发送光滑的函数值, Abelson给出了计算 f 所需交换的此类值的最小数量的界。我们的模型对应于 f 是布尔函数、 x 和 y 是布尔变量 ($m = 2^s, n = 2^t$) 且交换的值为比特的情况。与Abelson模型的解析风格不同, 本框架处理本质上具有组合性质的运算。

2. 确定性模型

考虑控制 P_1 和 P_2 之间交换的比特以决定 f 值的确定性算法。初始时, 值 i 仅 P_1 知道, j 仅 P_2 知道。计算按如下方式进行: P_1 首先向 P_2 发送 $a_1 \in \{0, 1\}$; 看到 a_1 后, P_2 向 P_1 发送 b_1 ; 看到 b_1 后, P_1 向 P_2 发送 a_2 , 依此类推。 a_k (或 b_k) 的选择可以依赖于迄今为止所有已通信的比特。精确地说, 算法 A 指定了布尔函数 $\{h_k(i; u_1, u_2, \dots, u_{k-1}), l_k(j; v_1, v_2, \dots, v_k) \mid k = 1, 2, \dots\}$, 且比特 a_k, b_k 由 $a_k = h_k(i; b_1, b_2, \dots, b_{k-1})$ 和 $b_k = l_k(j; a_1, a_2, \dots, a_k)$ 确定。当 P_1 或 P_2 有足够的信息确定 $f(i, j)$ 时, 计算结束, 并向另一个处理器发送特殊符号“halt”。代价 $\alpha(A)$ 定义为对于任何 $i \in M, j \in N$ 所交换的最大比特数 (0和1)。 f 的双向复杂度定义为

$$C(f; 1 \leftrightarrow 2) = \min\{\alpha(A) \mid A \text{ 计算 } f\}.$$

为了研究量 C , 我们首先开发一种更便捷的方式来审视计算。不难看出, 任何如上所述的算法都可以用这种方式表示。我们用一个例子来说明。设 f 为图1中定义的函数, 计算 f 的算法 A 在图2中给出为决策树。

决策树中的每个内部节点最多有4个子节点（其中两个是叶子，两个是内部节点）。通往叶子的分支标记为 H （停止），通往内部节点的分支标记为 X 或 Y 。（我们使用 X, Y 代替 $0, 1$ ，以避免与函数值混淆。）移动由 P_1 和 P_2 交替进行，从根节点开始。因此，路径上的标签 $1, 3, 5, \dots$ 是 P_1 发送的信号，而标签 $2, 4, 6, \dots$ 是 P_2 发送的信号。叶子节点附加的比特给出所需的函数值 $f(i, j)$ 。现在我们来描述在内部节点选择分支的规则。

每个节点 v 关联一个矩阵 $S(v) \times T(v) \subseteq M \times N$ 。在根节点 r ，有 $S(r) \times T(r) = M \times N$ 。对于奇数层（根位于第1层）上的内部节点 v ，其子节点为 v_1, \dots, v_l ($l \leq 4$)，有 $T(v) = T(v_k)$ 对于 $1 \leq k \leq l$ ，且 $\{S(v_k) \mid 1 \leq k \leq l\}$ 构成 $S(v)$ 的一个不相交划分。在偶数层上，类似的条件成立，但 S 和 T 的角色互换。在 P_1 从节点 v （位于奇数层）进行的移动中，它选择唯一的子节点 v_k ，使得 $i \in S(v_k)$ 。对于 P_2 也有类似的描述。节点 v 是叶子节点当且仅当 f 在块 $S(v) \times T(v)$ 上是常数。注意， $\alpha(A) = \text{height}(A) - 1$ 。

通过对 mn 的值进行归纳，可以证明任何算法都可以用上述方式表示。我们现在来证明一些结果。

定义。设 f 为定义在 $M \times N$ 上的布尔值函数。若 f 在 $S \times T$ 上是常数，则我们称笛卡尔积 $S \times T$ （其中 $S \subseteq M$ ， $T \subseteq N$ ）为一个 f -单色矩形。 f 的一个 k 分解 是一个族 $\mathcal{F} = \{S_1 \times T_1, S_2 \times T_2, \dots, S_k \times T_k\}$ 。

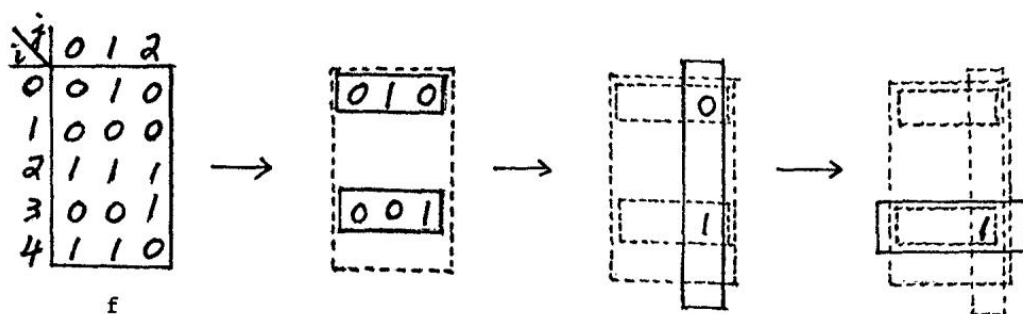


图1 一个函数 f ，以及下方算法在求 $f(3, 2)$ 时所采取的连续步骤。

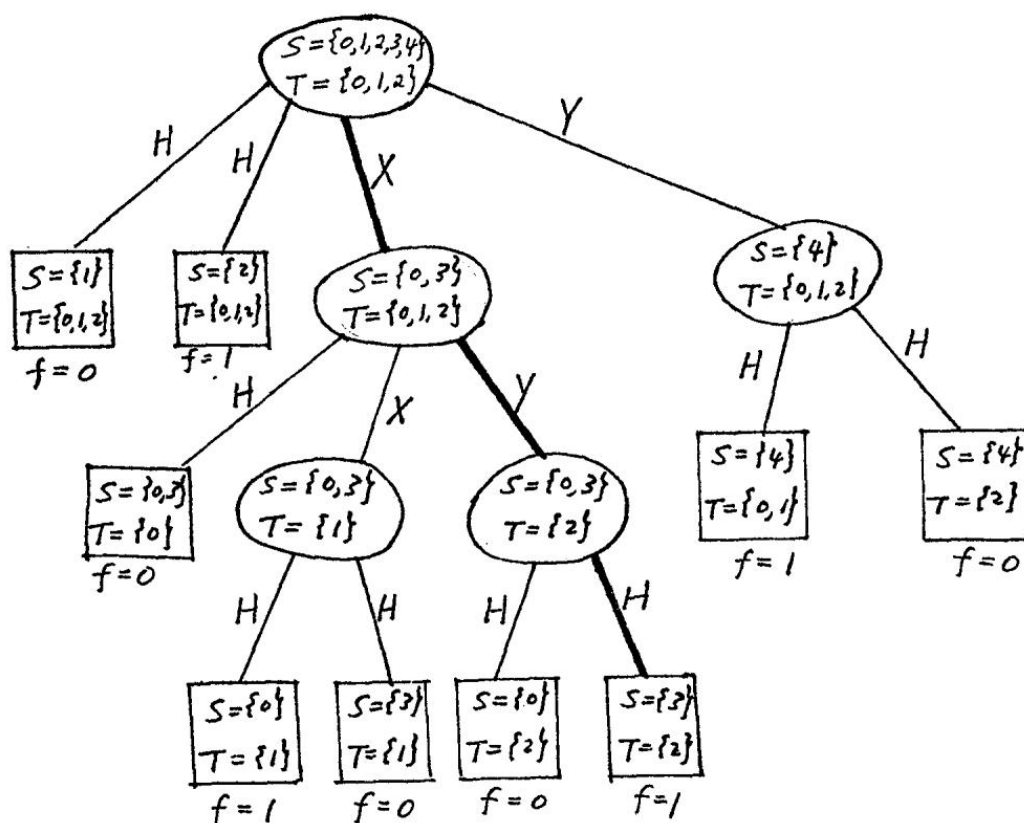


图2. 计算 f 的算法。对于输入 $i = 3$, $j = 2$, 交换的信号序列是 XYH。

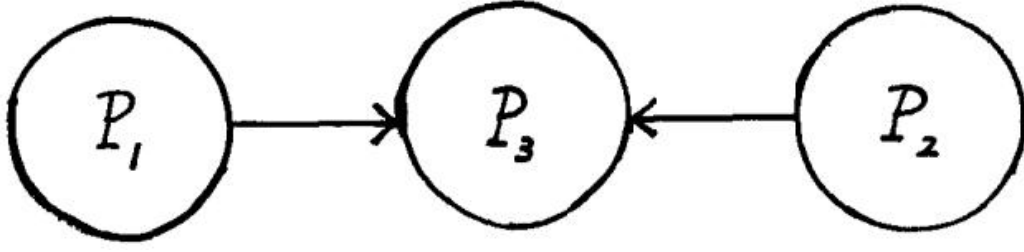


图3 第4节中 $C'_\varepsilon(f; 1 + 3 + 2)$ 的图示。

它由 k 个不相交的 f -单色矩形组成, 这些矩形划分了 $M \times N$ 。令 $d(f)$ 为存在 f 的 k 分解的最小 k 。

定理 1. $C(f; 1 \leftrightarrow 2) \geq \log_2 d(f) - 2$

推论。 令 \mathfrak{F}_n 为所有定义在 $N \times N$ 上的布尔值函数的集合。那么, 以概率 $1 - O(2^{-n^2/2})$, 一个随机函数 $f \in \mathfrak{F}_n$ 满足

$$C(f; 1 \leftrightarrow 2) \geq \log_2 n - 4.$$

证明。 令 A 为计算 f 的最优算法, 用前面描述的树形式表示。由于每个内部节点最多有两个叶子子节点, 因此有

$$\begin{aligned} d(f) &\leq \text{叶子节点数} \\ &\leq 2 \times I(f), \end{aligned} \tag{1}$$

其中 $I(f)$ 是 f 的内部节点数。由于内部节点形成一个高度为 $\alpha(A)$ 、分支数最多为2的树, 我们有

$$\frac{(I(f) + 1)}{2} \leq 2^{\alpha(A)}. \tag{2}$$

由(1)和(2), 我们得到

$$2^{\alpha(A)} \geq \frac{d(f)}{4}.$$

这意味着

$$C(f; 1 \leftrightarrow 2) \geq \log_2 d(f) - 2.$$

这证明了定理1。

推论的证明。 由于形式为 $S \times T$ 的集合 (其中 $S \subseteq N$, $T \subseteq N$) (S, T 可能为空) 最多有 2^{2n} 个, 因此满足 $d(f) \leq k$ 的函数 $f \in \mathfrak{F}_n$ 的个数最多为 2^{2kn} 。现在 \mathfrak{F}_n 中有 2^{n^2} 个不同的函数。因此, 满足 $d(f) > n/4$ (从而 $C(f; 1 \leftrightarrow 2) > \log_2 n - 4$) 的函数 f 所占比例至少为

$$\left(2^{n^2} - 2^{2n \cdot (n/4)}\right) / 2^{n^2} = 1 - O\left(2^{-n^2/2}\right).$$

这证明了推论。

由于 $C(f; 1 \leftrightarrow 2) \leq 2\lceil \log_2 n \rceil$ (P_1 可以直接将 i 的二进制表示发送给 P_2), 对于大的 n , 上述推论确定了几乎所有布尔值函数复杂度的两倍范围内。

下面我们给出一些具体的函数，由于定理1，其 $C(f; 1 \leftrightarrow 2)$ 是 $\log n$ 阶的（证明省略）。

例1. 相等判断函数： $f(i, j) = \delta_{ij}$ ，其中 $i, j \in \{0, 1, \dots, n-1\}$ 。

例2. 互质判断函数： $f(i, j) = 1$ 当且仅当 i 和 j 互质，其中 $i, j \in \{0, 1, \dots, n-1\}$ 。

例3. 序关系函数： $f(i, j) = 1$ 如果 $0 \leq i \leq j < n$ 。

例4. 集合交集函数： $f(i, j) = 1$ 当且仅当存在某个 k 使得 i 和 j 的第 k 位都是1，其中 $i, j \in \{0, 1, \dots, n-1\}$ 。

定理1给出的界作为 k 的函数有多好？以下定理指出，如果 f 具有“平面”的 $d(f)$ 分解，则该界（最多差一个常数因子）是可以达到的。

定义。 f 的一个 k 分解 $\mathcal{F} = \{S_1 \times T_1, S_2 \times T_2, \dots, S_k \times T_k\}$ 是平面的，如果每个 S_i （和 T_i ）由连续的整数块组成。

定理 2. 如果 f 具有一个平面的 k 分解（ $k \geq 1$ ），那么

$$C(f; 1 \leftrightarrow 2) \leq \frac{2 \log_2 k}{\log_2(4/3)} + 6.$$

证明。容易看出 $C(f; 1 \leftrightarrow 2) \leq k$ 。因此，定理对于 $k \leq 4$ 成立。我们将通过对 k 的归纳来证明，对于所有 $k \geq 5$ ，

$$C(f; 1 \leftrightarrow 2) \leq \frac{2 \log_2(k-4)}{\log_2(4/3)} + 6. \quad (3)$$

这个不等式对于 $k = 5, 6$ 显然成立。现在假设 $k \geq 7$ 。我们将证明，对于某些函数 f_1 和 f_2 ，每个都具有一个平面的 $(\lfloor 3k/4 \rfloor + 1)$ 分解，有

$$C(f; 1 \leftrightarrow 2) \leq 2 + \max\{C(f_a; 1 \leftrightarrow 2) \mid a = 1, 2\}. \quad (4)$$

根据归纳假设，这将意味着

$$\begin{aligned} C(f; 1 \leftrightarrow 2) &\leq 2 + \frac{2(\log_2(\lfloor 3k/4 \rfloor + 1 - 4))}{\log_2(4/3)} + 6 \\ &\leq \frac{2(\log_2(k-4))}{\log_2(4/3)} + 6, \end{aligned}$$

从而完成归纳。

剩下的是证明(4)；我们区分两种情况。

情况 A. 存在一个 $s \in M$ ，使得至少有 $h \geq \lceil k/2 \rceil$ 个不同的 $S_i \times T_i$ 满足 $i \in S_i$ 。不失一般性，我们可以假设它们是 $S_1 \times T_1, S_2 \times T_2, \dots, S_h \times T_h$ ，并且 T_1, T_2, \dots, T_h 是覆盖集合 $N = \{0, 1, \dots, n-1\}$ 的连续区间。令 $N_1 = T_1 \cup T_2 \cup \dots \cup T_{\lceil h/2 \rceil}$ 和 $N_2 = N - N_1$ 。容易看出，每个 $M \times N_i$ （ $a = 1, 2$ ）与集合 $S_i \times T_i$ （ $j \in \{1, 2, \dots, k\}$ ）的交集最多有 $k - \lfloor h/2 \rfloor \leq (3k/4) + 1$ 个。因此，每个 f_a （ $a = 1, 2$ ）（即 f 在 $M \times N_i$ 上的限制）具有一个平面的 $(\lfloor 3k/4 \rfloor + 1)$ 分解。由于 P_2 可以用1比特向 P_1 通信变量 j （归 P_2 所有）是否在 N_1 或 N_2 中，我们得到公式(4)。

情况 B. 假设情况A的条件不满足。令 $s \in M$ 为最小的 s ，使得至少有 $k/4$ 个 $S_i \times T_i \subseteq M_1 \times N$ ，其中 $M_1 = \{0, 1, \dots, s\}$ 。记 $M - M_1$ 为 M_2 。由于每个 S_i 是一个区间，任何与 $M_1 \times N$ 相交的 $S_i \times T_i$ 必须满足 $s \in S_i$ 或 $S_i \times T_i \subseteq (M_1 - \{s\}) \times N$ 。这意味着最多有 $\lceil k/2 \rceil + k/4 \leq 3k/4 + 1$ 个集合 $S_i \times T_i$ 可能与 $M_1 \times N$ 相交。因此，每个 $M_a \times N$ 最多与 $\lfloor 3k/4 \rfloor + 1$ 个集合 $S_i \times T_i$ 相交，因此每个 f_a （即 f 在 $M_a \times N$ 上的限制）具有一个平面的 $(\lfloor 3k/4 \rfloor + 1)$ 分解。由于只需从 P_1 向 P_2 发送1比特就足以表达 P_1 所拥有的变量 i 是否在 M_1 中，因此公式(4)成立。

这完成了定理2的证明。

对于一般的非平面分解，我们有下面的定理。

定理 3. 存在常数 $\lambda > 0$ ，使得对于所有 f ，

$$C(f; 1 \leftrightarrow 2) \leq \lambda \sqrt{d(f) \log_2 d(f)}.$$

证明概要。 令 $k = d(f)$ 。我们将通过对 k 的归纳来证明定理。对于每个 $s \in M$ ，令 $pat_s = \{l \mid s \in S_l\}$ 。要么存在一个 s 使得 $|pat_s| \geq 2\sqrt{k/\log_2 k}$ ，要么总共的不同 pat_s 不超过

$$\left(\frac{k}{\lceil 2\sqrt{k/\log_2 k} \rceil} \right) \leq e^{\lambda_1 \sqrt{k \log_2 k}}$$

个，其中 $\lambda_1 > 0$ 是一个常数。在前一种情况下，通过类似于上一个定理中使用的论证，可以证明存在 $f_\alpha (a = 1, 2)$ ，且 $d(f_\alpha) \leq k - \lfloor \sqrt{k/\log_2 k} \rfloor$ ，使得

$$C(f; 1 \leftrightarrow 2) \leq 2 + \max \{C(f_a; 1 \leftrightarrow 2) \mid a = 1, 2\}. \quad (5)$$

在后一种情况下，从 P_1 向 P_2 发送 $O(\lambda_1 \sqrt{k \log_2 k})$ 比特将使 P_2 能够立即决定 f 的值。在任一情况下都可以进行归纳步骤。

我们证明了定理3。

3. 概率模型

算法设计最近一个有趣的创新是包含了随机移动并允许 ϵ 概率的错误（参见例如 Rabin[2]）。如果每个处理器 P_i 都有一个随机数生成器，他们能否用少得多的信息交换来确定 f 的值？我们讨论两个模型。

3.1 单向概率通信

为了确定 $f(i, j)$ ，处理器 P_1 随机地发送一个字符串给 P_2 ，基于此 P_2 随机地决定 $f(i, j)$ 的值，错误概率 $\leq \epsilon$ 。定义复杂度有几种不同的方式。在最简单的情况下，假设所有传输的字符串长度相同。那么 f 的单向概率复杂度 $C'_\epsilon(f; 1 \rightarrow 2)$ 定义为 $\lceil \log_2 k \rceil$ ，其中 k 是满足以下不等式组在 $\vec{p}_i = (p_{i1}, p_{i2}, \dots, p_{ik}), 1 \leq i \leq m$ 和 $\vec{q}_j = (q_{j1}, q_{j2}, \dots, q_{jk}), 1 \leq j \leq n$ 中有解的最小整数。

$$\begin{cases} \sum_\ell p_{i\ell} = 1 & \text{对于所有 } i, \ell, \\ p_{i\ell} \geq 0; \quad 1 \geq q_{j\ell} \geq 0 & \text{对于所有 } i, j, \ell, \\ \vec{p}_i \cdot \vec{q}_j \geq 1 - \epsilon & \text{如果 } f(i, j) = 1, \\ \vec{p}_i \cdot \vec{q}_j < \epsilon & \text{如果 } f(i, j) = 0. \end{cases} \quad (6)$$

注。将 $(f(i, j))$ 视为一个0-1矩阵，并用 $nrow(f)$ 、 $ncol(f)$ 分别表示 f 的不同行数和列数。确定性情况的单向复杂度很容易看出是 $\lceil \log_2(nrow(f)) \rceil$ 。

第2节中定义的相等判断函数的复杂度在Rabin和Yao[3]中进行了研究，并显示为 $\log \log n$ 阶。以下结果确定了随机函数 f 的 C'_ϵ 。然而，确定特定函数的 C'_ϵ 一般来说似乎非常困难。

定理 4. 令 $0 < \epsilon < 1/2$ 为任意固定数。用 \mathfrak{F}_n 表示所有定义在 $N \times N$ 上的布尔值函数的集合。那么，以概率 $1 - O(2^{-n^2/2})$ ，一个随机函数 $f \in \mathfrak{F}_n$ 满足

$$\lceil \log_2 n \rceil \geq C'_\epsilon(f; 1 \rightarrow 2) \geq \lceil \log_2 n \rceil - \log_2 \log_2 n - 2.$$

证明。第一个不等式对所有 f 显然成立，因此我们只需证明第二个不等式。

令 $\mathfrak{F}_{n,k} \subseteq \mathfrak{F}_n$ 表示那些存在 k 分量向量 $\{\vec{p}_i, \vec{q}_j\}$ 满足(6)的函数 f 的集合。对于每个 $f \in \mathfrak{F}_n$ ，我们选择一个解并定义一个 $(2kn)$ -元组

$$\gamma(f) = (\lceil 4p_{i\ell}k/(1-2\epsilon) \rceil, \lceil 4q_{j\ell}k/(1-2\epsilon) \rceil \mid 1 \leq i \leq n, 1 \leq j \leq n, 1 \leq \ell \leq k)$$

称 $\gamma(f)$ 为 f 的代表元。显然，最多有

$$(1 + \lceil 4k/(1-2\epsilon) \rceil)^{2kn} = \exp(2kn \ln k + O(1))$$

个不同的代表元。

现在我们断言， $\mathfrak{F}_{n,k}$ 中任意两个不同的函数 f 和 f' 不可能有相同的代表元。否则，令 \vec{p}_i, \vec{q}_j 和 \vec{p}'_i, \vec{q}'_j 分别与 f 和 f' 相关联。选择 s, t 使得 $f(s, t) \neq f'(s, t)$ 。根据(6)，我们有

$$|\vec{p}_s \cdot \vec{q}_t - \vec{p}'_s \cdot \vec{q}'_t| \geq 1 - 2\epsilon. \quad (7)$$

另一方面，由于 f 和 f' 有相同的代表元，我们有

$$\begin{aligned} |\vec{p}_s \cdot \vec{q}_t - \vec{p}'_s \cdot \vec{q}'_t| &\leq \sum_{\ell} p_{s\ell} |q_{t\ell} - q'_{t\ell}| + q_{t\ell} |p_{s\ell} - p'_{s\ell}| \\ &\leq 2k \cdot \frac{1-2\epsilon}{4k} \\ &< 1 - 2\epsilon, \end{aligned}$$

这与(7)矛盾。这证明了该断言。

根据以上讨论，我们有

$$\frac{|\mathfrak{F}_{n,k}|}{|\mathfrak{F}_n|} \leq \frac{\exp(2kn \ln k + O(1))}{2^{n^2}}.$$

取 $k = n/(4 \ln n)$ 。这导致 $C'_\epsilon(f; 1 \rightarrow 2) \leq \lceil \log_2 n \rceil - \log_2 \ln n - 2$ 的概率最多为 $O(2^{-n^2/2})$ 。定理4随之得出。

3.2 双向概率通信

在第2节的基本双向模型中，也可以允许两个处理器都有随机移动。令 ϵ （其中 $0 < \epsilon < 1/2$ ）为允许的错误概率。定义 $\alpha'(A)$ 为在算法 A 下对于最坏输入所传输的比特的期望数，并令 $C'_\epsilon(f; 1 \leftrightarrow 2) = \inf\{\alpha'(A) \mid A \text{ 是一个错误概率最多为 } \epsilon \text{ 的算法}\}$ 。以下结果为随机算法的能力提供了一个限制。例如，这意味着相等判断函数的双向概率复杂度也是 $\log \log n$ 阶的。

定理 5. 令 $0 < \epsilon < 1/2$ 为固定值。则存在常数 $\lambda' > 0$ ，使得对于任何 f ，

$$C'_\epsilon(f; 1 \leftrightarrow 2) \geq \lambda' (\log_2 \log_2(n \text{row}(f)) + \log_2 \log_2(n \text{col}(f))).$$

证明。由于其复杂性，我们在此省略证明。 ■

4. 结束语

在本文中，我们研究了当两个处理器合作计算布尔值函数时所需的信息交换。确定性单向模型在数学上是平凡的，已被完全理解。下面我们将评论我们对其他三个模型的理解并提出开放性问题。

A. 确定性双向复杂度。它相对较好地得到了理解。 \mathfrak{F}_n 中几乎所有函数的复杂度约为 $\log n$ ，并且对于许多常见函数，其复杂度在常数因子内确定。然而，一个基本问题仍未得到解答。令 $a_k = \max\{C(f; 1 \leftrightarrow 2) \mid d(f) = k\}$ 。已知 $c \log k \leq a_k \leq c' \sqrt{k \log k}$ 。 a_k 是什么？

B. 概率单向复杂度。这是未来研究中最有趣的主题。已知 \mathfrak{F}_n 中几乎所有函数的复杂度约为 $\log n$ ，但还没有已知的特定函数具有此复杂度。我们推测序关系函数（第2节）的复杂度约为 $\log n$ 。

C. 概率双向复杂度。尽管有较为困难的下界结果（定理5），但对它的理解仍很不足。我们甚至不知道 \mathfrak{F}_n 中随机函数的复杂度。注意定理5意味着概率双向通信最多比确定性单向通信有对数级的改进。

D. 超过两个处理器。大多数结果可以以某种形式扩展到多于两个处理器之间的通信。我们提到一个值得特别关注的情况。假设三个处理器 P_1, P_2, P_3 合作计算函数 $f(i, j)$ ，初始时 P_1 知道 i ， P_2 知道 j 。假设不是处理器 P_1, P_2 相互通信，而是 P_1, P_2 都有一个到处理器 P_3 的单向概率通信信道（见图3），然后 P_3 以小于 ϵ 的错误概率计算 $f(i, j)$ 的值。假设 P_3 使用某个定义域 $M' \times N'$ 上的布尔值函数 g ，并将 f 计算为 $g(i', j')$ ，其中 i' 和 j' 分别是来自 P_1 和 P_2 接收到的整数。那么复杂度 $C'_\epsilon(f; 1 \rightarrow 3 \leftarrow 2)$ 就是 $\log |M'| + \log |N'|$ 在所有可能的 g, M', N' 选择上的最小值。看待这个问题的一个有趣替代方式是，将 $C'_\epsilon(f; 1 \rightarrow 3 \leftarrow 2)$ 视为当我们通过“概率哈希”计算 $f(i, j)$ 时所需的最小表格大小 $|M'| |N'|$ 的对数。例如，相等判断函数的复杂度是多少？

E. NP完全性。计算复杂度 $C(f; 1 \leftrightarrow 2)$ 是否是NP完全的？

参考文献

[1] H. Abelson, Lower Bounds on Information Transfer in Distributed Computations, Proc. IEEE 19-th Annual Symp. on Foundations of Computer Science, Ann Arbor, 1978, pp. 151-158.

[2] M. O. Rabin, Probabilistic Algorithms, in Algorithms and Complexity: Recent Results and New Directions, edited by J. F. Traub, Academic Press, 1976, pp. 21-40.

[3] M. O. Rabin and A. C. Yao, in preparation.

专业术语中英对照表

英文术语	中文翻译
Distributive Computing	分布式计算
Boolean-valued function	布尔值函数
Deterministic algorithm	确定性算法
Probabilistic algorithm	概率算法
Communication complexity	通信复杂度
One-way communication	单向通信
Two-way communication	双向通信
Monochromatic rectangle	单色矩形
k-decomposition	k分解
Planar decomposition	平面分解
Error probability	错误概率
Random number generator	随机数生成器
Decision tree	决策树
Root	根节点
Leaf	叶子节点
Internal node	内部节点
Branching factor	分支因子
Information exchange	信息交换
Bit	比特
Complexity	复杂度
Lower bound	下界
Upper bound	上界
Hashing	哈希
NP-completeness	NP完全性