

信息论 Lecture Note 6 EX

(这一部分不考，就不写英文了)

随机变量生成

问题

给定一个离散随机变量 X ，要投硬币（均匀的）多少次才能生成它的概率分布？

建模

我们建立一个映射 $f: Z \mapsto \mathcal{X}$ ，将投硬币得到的二进制序列映射成为字母表中的元素。那么对于 $p_i = p(X = x_i)$ ，只需要满足 $\sum_{f(z)=x_i} p(Z = z) = p_i$ 就行。设随机变量 T 表示序列长度。

我们还可以将二进制序列映射到一棵二叉树上。这样给每一个叶子分配一个 \mathcal{X} 中的元素，就代表从根到该叶子的二进制序列映射到该元素上。

方便起见，我们保证不存在未被分配的叶子。则这个树有以下性质：

1. 树中节点要么有两个儿子，要么是叶子。也称树是完全的（Complete）。
2. 深度为 k 的叶子被取到的概率为 2^{-k} 。
3. 树的期望深度等于 ET 。

树可能是无限的（大概能猜到）。

基础情况

如果对于一棵完全二叉树，把它所有叶子的概率取出来得到一个分布 Y ，那么显然有 $H(Y) = ET$ 。

定理 1: $\forall X, H(X) \leq ET$ 。

一句话证明: 显然 Y 是和叶子一一对应的。我们可以构建一个函数 $g: \mathcal{Y} \mapsto \mathcal{X}$ ，从而使得这些 Y 对应的叶子的概率加和等于 X 的概率。从而 $H(X) = H(g(Y)) \leq H(Y) = ET$ 。

特别的，如果 X 是二进制的，那么可以取等号。原因在于此时构建的哈夫曼码和香农码具有相同的编码长度，且期望长度都达到了 $H(X)$ 。

扩展情况

如果 X 不是二进制的，可以对 X 的概率求二进制展开式，然后将展开的二进制项都映射到该概率值对应的字符即可。

界

定理 2: 对于任意的 X ， $H(X) \leq ET < H(X) + 2$ 。

该定理证明比较复杂，在此略去。

通用信源编码

问题

很多时候都不知道具体的分布，那么，采用什么样的编码方式才能尽可能的优秀呢？

建模

假定随机变量 X 服从分布簇 $\{P_\theta\}$ 中的某个分布，其中参数 $\theta \in I$ 未知， I 是指标集。

假设我们使用的编码长度为 $l(x)$ ，概率为 $q(x) = 2^{-l(x)}$ 。定义**编码的冗余度** $R(p_\theta, q)$ 为

$$\begin{aligned} R(p_\theta, q) &= E_{p_\theta}[l(X)] - E_{p_\theta}\left[\log \frac{1}{p_\theta(X)}\right] \\ &= \sum_x p_\theta(x) \left(l(x) - \log \frac{1}{p_\theta(x)}\right) \\ &= \sum_x p_\theta(x) \left(\log \frac{1}{q(x)} - \log \frac{1}{p_\theta(x)}\right) \\ &= \sum_x p_\theta(x) \log \frac{p_\theta(x)}{q(x)} \\ &= D(p_\theta \| q) \end{aligned}$$

注意，这里假定严格按照 p_θ 做最优编码时，长度都是整数。

无论真实分布如何，都希望我们用的编码表现很好。于是定义**最小最大冗余度** (minimax redundancy) 为

$$R^* = \min_q \max_{p_\theta} R(p_\theta, q) = \min_q \max_{p_\theta} D(p_\theta \| q)$$

定理 3：将分布簇写做转移矩阵形式（即每一个分布作为行向量，叠成一个矩阵），从而将 θ 、这个矩阵和 \mathcal{X} 构成一个信道（直观理解成确定 θ 得到 X 的分布）。则这个信道的容量等于 R^* 。

该定理证明比较复杂，在此略去。

下面我们给出一些编码方案。

Shannon-Fano-Elias 编码

也称为算术编码 (Arithmetic Coding)。它是一个对序列进行编码的方案，在之前的分析中已经出现过。

它将一个序列化成一个被包含于 $[0, 1)$ 的区间，使用区间的**中点**作为码字，区间长度作为概率生成码长。这里以一个例子阐释编码方式。

举例

假设字母表为 $\{A, B, C\}$ ，概率分布为 $\{0.4, 0.4, 0.2\}$ 。现在编码 $ACAA$ 。从 $[0, 1)$ 作为起始区间。

到 A : $[0, 1) \rightarrow [0, 0.4)$ 。

到 C : $[0, 0.4) \rightarrow [0.32, 0.4)$ 。

到 A : $[0.32, 0.4) \rightarrow [0.32, 0.352)$ 。

到 A : $[0.32, 0.352) \rightarrow [0.32, 0.3328)$ 。

中点是 0.3264，区间长为 0.0128，编码长度就使用 $-\lceil \log 0.0128 \rceil + 2$ ，即 9 bit。

归纳

从上面的编码方案可以看出：如果当前区间为 $[x, y)$ ，当前字符所在的分布为 $[a, b)$ ，那么更新后的区间就是 $[x + (y - x)a, x + (y - x)b)$ 。

结论

这样编码的长度和二进制编码的界是相同的，由此前的分析可知。

Limper-Ziv 压缩算法

也叫做 LZW 算法（好像是因为还有一个人名）。

这个算法有两个版本，一个用到的是滑动窗口（Sliding Window），一个用到的是字典树（Trie）。

滑动窗口版本

给定串 $S[0, l)$ ，希望将其压缩。目标在于将其分割成尽量少的段，且串后面的段能用前面的段表示。

设初始变量 $i = 0$ （表示开始切分的位置），滑窗大小为 W 。执行下面的算法：

1. 找到 j, k 使得 $i - W \leq j < i$ 的情况下，最大化满足 $S[j, j + k) = S[i, i + k)$ 的 k 。
2. 如果这样的 k 不存在，就将当前字符切分出来，令 i 自增 1；否则将 $S[i, i + k)$ 切分出来，令 $i := i + k$ ，回到步骤 1，直到 $i = l$ 停止。

每一次切分的结果都可以表示为一个元组。如果没有找到匹配（即 k 不存在），结果就是 $(0, S[i])$ ；否则结果为 $(1, j, k)$ ，表示匹配的起始位置是 j ，匹配上的长度为 k 。最后将所有元组连起来得到一个元组序列，利用该序列可以做到将压缩的信息恢复。恢复的过程较为简单，不再赘述。

可以看出元组的第一个元素是标志位，表明是否找到了匹配。需要注意的是，储存匹配的起始位置时有两种方式：保存串上的绝对位置和窗口中的相对位置。一般设定匹配起始位置 j 相对于切分点 i 的相对位置为 $i - j$ ，也就是从窗口的末端向前开始测量。

作为例子，考虑串 `ABBABBABBBAAABABA`。切分出的串为 `A`, `B`, `B`, `ABBABB`, `BA`, `A`, `BA`, `BA`，得到的元组序列是 $(0, A), (0, B), (1, 1, 1), (1, 3, 6), (1, 4, 2), (1, 1, 1), (1, 3, 2), (1, 2, 2)$ （这里采用的是相对位置）。

字典树版本

给定串 $S[0, l)$ ，希望将其压缩。目标在于将其分割成尽量少的段，且尽可能利用串后面的段和前面的段相交的部分。

算法的切分原则是将串顺序分解为直到目前还未出现过的最短的字符串。

设初始变量 $i = 0$ ，分割出来的串的集合为 T ，初始 $T = \emptyset$ 。执行下面的算法：

1. 最小化 k 使得 $0 < k \leq l - i$ 且 $S[i, i + k)$ 不在 T 中。
2. 如果不存在合法的 k 就停止算法；否则把 $S[i, i + k)$ 加入 T ，令 $i := i + k$ ，回到步骤 1，直到 $i = l$ 停止。

容易发现，任何时候，对于我们分割出的串，它的所有前缀（除了它自己）都已经在 T 中。因此集合 T 可用前缀树（Trie）维护。

同样地，每一次切分的结果都可以表示为一个元组 (st, c) ，其中 c 表示切分出的串的最后一个字符， st 表示切分出的串去掉末尾的 c 得到的前缀在原串中的起始位置，如果串只包含 c 这一个字符 st 就是 0。恢复原串的方法和切分过程类似。

作为例子，考虑序列 `ABBABBABBBAAABABA...`（这里不考虑不存在合法切分的边界情况）。切分出的串为 `A`, `B`, `BA`, `BB`, `AB`, `BBA`, `ABA`, `BAA`, `...`，得到的元组序列为 $(0, A), (0, B), (2, A), (2, B), (1, B), (4, A), (5, A), (3, A)$ 。