

信息论

信号传输与处理的理论基础

线性分组编码及通用ML译码算法



经典编码与现代编码(4)

关于信道编码基本定理(Shannon, Cover, Verdu, Shimai,...)

*

* 任何信道均存在一个仅与信道的噪声干扰特性有关的正数 C (信道容量), 只要分组编码的传输速率 $k/n < C$, 则对任何充分小的正数 ϵ , 都存在某种编码算法 $E_{\epsilon,n,k}$, 使得相应的译码算法 $D_{\epsilon,n,k}$ 在噪声环境中的差错概率 $P[D_{\epsilon,n,k}] < \epsilon$ 。

* 注: 分组编码的传输速率 $k/n < C$ 等价于编码的冗余度 $> 1 - k/n$ 。

* 例:

* (1) 单位差错概率为 p 的二元对称BSC信道的容量

$$C = 1 + p \log_2 p + (1-p) \log_2 (1-p)$$

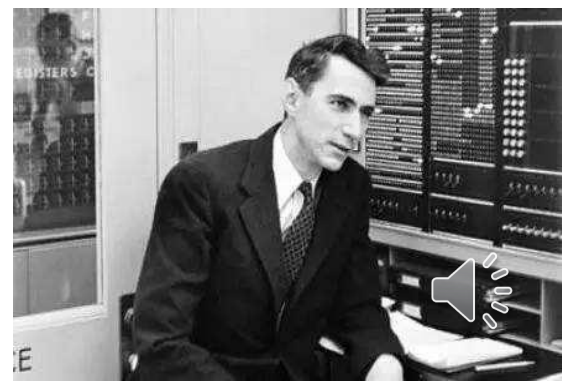
* (2) 有限带宽为 W 、信噪比为 SNR 的Gauss信道的容量

$$C = W \log_e (1 + SNR)$$

* (3) MIMO信道的容量

* (4) 多接入信道的容量

* (5) 广播信道的容量.....



经典编码与现代编码(5)

信道编码基本问题:

- * 设计编码算法 $E_{\epsilon,n,k}$ 和译码算法 $D_{\epsilon,n,k}$, 使得:
- * (1) $k/n < C$ 但尽可能地接近 C , C 是该编码方案所针对的信道的容量.
- * (2) 编码和译码算法的计算复杂性尽可能低。

* 信道编码设计方法:

* (1) 基于有限域的代数结构的设计方法

* 典型工具: F_2 的 N 次扩域、本原多项式、有限域上的特征标群等。

* (2) 基于代数曲线的设计方法

* 典型工具: 椭圆曲线等

* (3) 基于图结构的编码设计方法

* (4) 上述方法同人工智能相结合的设计方法

*



经典编码与现代编码(6)

* 线性分组码（一）：通用编码结构与译码概述

- * 设 $\mathbf{u}=(u_1, u_2, \dots, u_k)^T$ 是原始信息的分组, $u_i=0$ 或 1 。
- * $n>k$, \mathbf{G} 是一个 n 行 k 列矩阵, 矩阵元素 $g_{ij}=0$ 或 1 , 且秩 $=k$ 。
- * 对每个原始信息分组 \mathbf{u} , $\mathbf{x}=\mathbf{G}\mathbf{u}$ 是 \mathbf{u} 的码字, $\mathbf{x}=(x_1, x_2, \dots, x_n)^T$ 。
- * 注:
 - * (1) 以上比特运算均为二进制算术运算, 即域 F_2 上的加法与乘法。
 - * (2) \mathbf{G} 的秩为 k (满秩), 故对 $\mathbf{u} \neq \mathbf{v}$ 必有 $\mathbf{G}\mathbf{u} \neq \mathbf{G}\mathbf{v}$, 即:
 - * 不同的原始信息必有不同的码字。
 - * (3) \mathbf{G} 的秩为 k , 故必存在 $n-k$ 行、 n 列矩阵 \mathbf{H} 满足 $\mathbf{H}\mathbf{G} = \mathbf{O}$, 且 \mathbf{H} 的秩 $=n-k$ 。
 - * (4) n 维二进制向量 \mathbf{x} 是一个码字, 即存在 k 维二进制向量 \mathbf{u} 使 $\mathbf{x}=\mathbf{G}\mathbf{u}$,
 - * 当且仅当 $\mathbf{H}\mathbf{x} = \mathbf{O}$ 。
 - * (5) ML 译码算法: 对每个 n 维接收向量 $\mathbf{r} = \mathbf{x} + \mathbf{e}$, 计算
 - * $\hat{\mathbf{e}} = \text{Argmin} \{|\mathbf{e}|_H: \mathbf{H}\mathbf{e}=\mathbf{H}\mathbf{r}\}, \hat{\mathbf{x}} = \mathbf{r} + \hat{\mathbf{e}}$, 其中 $|\mathbf{e}|_H := \mathbf{e}$ 的非零分量的个数。



经典编码与现代编码(7)

* 线性分组码（二）：传输方程与等效的差错表示

* 二进制线性分组码的传输差错的等效表示

* 码字 $\mathbf{x}=(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 的每一位 $x_j=0, 1$.

* 接收分组 $\mathbf{r}=(r_1, r_2, \dots, r_n)$ 的每一位 $r_j=0, 1$.

* 第 j 位发生传输差错，当且仅当 $y_j \neq x_j$;

* 设想第 j 位在传输过程中被一位噪声 $e_j \in \{0, 1\}$ 以叠加的形式所干扰：

*
$$r_j = x_j + e_j$$

* 【注】该表达式是二元数字传输的传输方程，这里及以下的 $+$ 运算是指二进制运算：

* $1+0=0+1=1, 1+1=0+0=0$. 传输方程的矢量形式为 $\mathbf{r} = \mathbf{x} + \mathbf{e}$.

* 因此，码字的第 j 位发生传输差错的等效条件是： $e_j = 1$ 。

* 借助于传输方程，BSC信道差错特性的等效表示归结为：

* (1) 在一个码字的传输过程中，差错图样 $\mathbf{e}=(e_1, e_2, \dots, e_n)$ 的每个比特两两独立；

* (2) 对每个 j , $P[e_j=1] = p$.



经典编码与现代编码(8)

* 线性分组码（三）：码字传输的差错概率

* 根据传输方程 $y_j = x_j + e_j, j=1, \dots, n$, 在BSC信道上接收分组 $r=(r_1, r_2, \dots, r_n)$

* 相对于码字 $x=(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 发生特定差错 $e=(e_1, e_2, \dots, e_n)$ 的概率

*
$$P[\mathbf{e}] = P[e_1] \dots P[e_n]$$

*
$$= \prod_{j:e_j=1} P[e_j] \prod_{j:e_j=0} P[e_j] = \prod_{j:e_j=1} p \prod_{j:e_j=0} (1-p)$$

*
$$= p^{|\mathbf{e}|} (1-p)^{n-|\mathbf{e}|}$$

* 其中 $|\mathbf{e}|$ 是差错图样 $\mathbf{e}=(e_1, e_2, \dots, e_n)$ 中非零比特的个数。

* 定义：二进制向量 $\mathbf{x}=(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 中非零比特的个数，称为 \mathbf{x} 的Hamming重量。

* 结论：BSC信道上的差错概率 $P[\mathbf{e}]$ 仅与差错图样 \mathbf{e} 的Hamming重量有关。

【注1】根据这一结论，两个不同的差错图样，虽然差错发生的位置不同，只要其Hamming重量相等，即总的差错比特数相同，则发生的概率就相同。

【注2】从 $P[\mathbf{e}] = (1-p)^n \left(\frac{p}{1-p}\right)^{|\mathbf{e}|}$ 可以看到，对 $0 < p < 1/2$ 的情形， $P[\mathbf{e}]$ 随 $|\mathbf{e}|$ 的增大而下降。



经典编码与现代编码(9)

线性分组码（四）：Hamming重量的基本性质

* 定义：二进制向量 $\mathbf{x}=(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 的 Hamming重量

*
$$|\mathbf{x}|_H = \sum_{j: x_j=1} 1$$

* 基本性质：

* (1) $|\mathbf{x}|_H \geq 0$ 且 $|\mathbf{x}|_H = 0$ 当且仅当 \mathbf{x} 是全零码字。

* (2) 对线性码，码字 \mathbf{x} 和码字 \mathbf{y} 之和 $\mathbf{x}+\mathbf{y}$ 仍然是一个码字，且恒有不等式

*
$$|\mathbf{x}+\mathbf{y}|_H \leq |\mathbf{x}|_H + |\mathbf{y}|_H$$

【习题】根据定义验证以上性质。

基于上述性质，定义两个码字 \mathbf{x} 和 \mathbf{y} 之间的 Hamming距离 为 $|\mathbf{x}+\mathbf{y}|_H$ 。因此 $|\mathbf{x}|_H$ 实际上是码字 \mathbf{x} 和全零码字的Hamming距离。

【思考】 \mathbf{x} 和 \mathbf{y} 的Hamming距离的实际含义是什么？

该距离反映两个码字在“对应位上不同”这一意义上差异有多大。

练习：码字00011100110和码字01001101101的Hamming距离是多少？



经典编码与现代编码(10)

* 线性分组码（五）：通用译码算法

* ML译码算法初始化：

- * 生成译码表DE, 每个表项是一对向量 $[s, e]$, 其中 e 满足方程 $s=Hz$
- * 的各种解 z 中Hamming重量最小的解。

* ML译码算法

* 对每个接收向量 $r=(r_1, r_2, \dots, r_n)$, 译码器做以下处理：

* 第一步：用编码方案的 $(n-k) \times n$ 校验矩阵 H 计算 $n-k$ 维二进制向量

$$s = Hr$$

* 如果 $s=0$, 则将 r 作为正确的码字接受下来, 否则转第二步。

* 第二步：检索译码表, 找到表项 $[s, e]$, 计算 $\hat{x} = r + e$, 并将 \hat{x} 作为正确的码字接受。



经典编码与现代编码(11)

线性分组码（六）：对通用译码算法的解释

* ML译码算法初如
* 生成译码表DE,
* 的各种解z中Hamming

* ML译码算法
* 对每个接收向量 $r=($
* 第一步：用编码方
*
* 如果 $s=0$ ，则将 r 作
* 第二步：检索译码
* 的码字接

(1) 码字 x 的接受分组 $r = x + e$ ， e 是差错图样，
因为 $Hx = H(Gu) = (HG)u = 0$ ，所以

$$s = Hr = Hx + He = He$$

即 s 仅由实际错误图样 e 确定。

(2) 对给定的 s ，方程 $s = Hz$ 具有多个解 z ，因此不能
简单通过求逆来从 s 计算出 e （ H 非可逆！）。

(3) ML译码算法选择满足 $s = Hz$ 的概率最大的解作为
实际差错图样(的估计)。

(4) 根据前面的结果 $P[z] = (1-p)(\frac{p}{1-p})^{|z|}$ 看到， $0 < p < 1/2$
时，Hamming重量越小的解其 $P[z]$ 越大。
这就是为什么在译码表中对每个 s 存储一个表项
 $[s, e]$ ， e 是满足方程 $s = Hz$ 的各种解 z 中Hamming
重量最小的解！

(5) $r = x + e$ ，因此 $x = r + e$ 。

【思考】什么样的传输差错，ML算法永远不可能检测到？



经典编码与现代编码(12)

线性分组码（七）：ML译码算法的普遍性能

设 (n,k) 线性分组编码方案的码字最小距离为 d_{min} （等价地，该分组码的最小非零码字的Hamming重量为 d_{min} ），则：

(1) 任何少于 d_{min} 位的传输差错，都能被明确地检测到。

这是因为在ML译码算法中，如果 $|e| < d_{min}$ 则 e 不可能是非零码字，因此 $s=Hr=He \neq 0$ ，从而译码器判定存在一个错误。

(2) 任何少于 $[(d_{min}-1)/2]$ 位的传输差错，都能被正确地校正。

注意到不可能存在两个不同的码字 x 和 y 均满足 $|x+r| \leq [(d_{min}-1)/2]$ 和 $|y+r| \leq [(d_{min}-1)/2]$ ，否则将有矛盾 $|x+y| = |x+r+y+r| \leq |x+r| + |y+r| < d_{min}$ 。因此，如果实际差错位数少于 $[(d_{min}-1)/2]$ ，这时同 r 的Hamming距离最近的码字只有一个，并且正是 $r+e=x$ 。

【注】由以上结论，码的设计方案(在满足其他约束的条件下)应尽可能追求大的 d_{min} 。



信道编码与Shannon定理

- * Shannon定理:
- * 分组编码的译码性能与传输效率
- * 之关系普遍的结论 (定理7.7.1)
- * 更现代的成果:
- * 网络编码定理: Cover、Shamai、Verdu、...
- * MIMO链路/时空编码

