



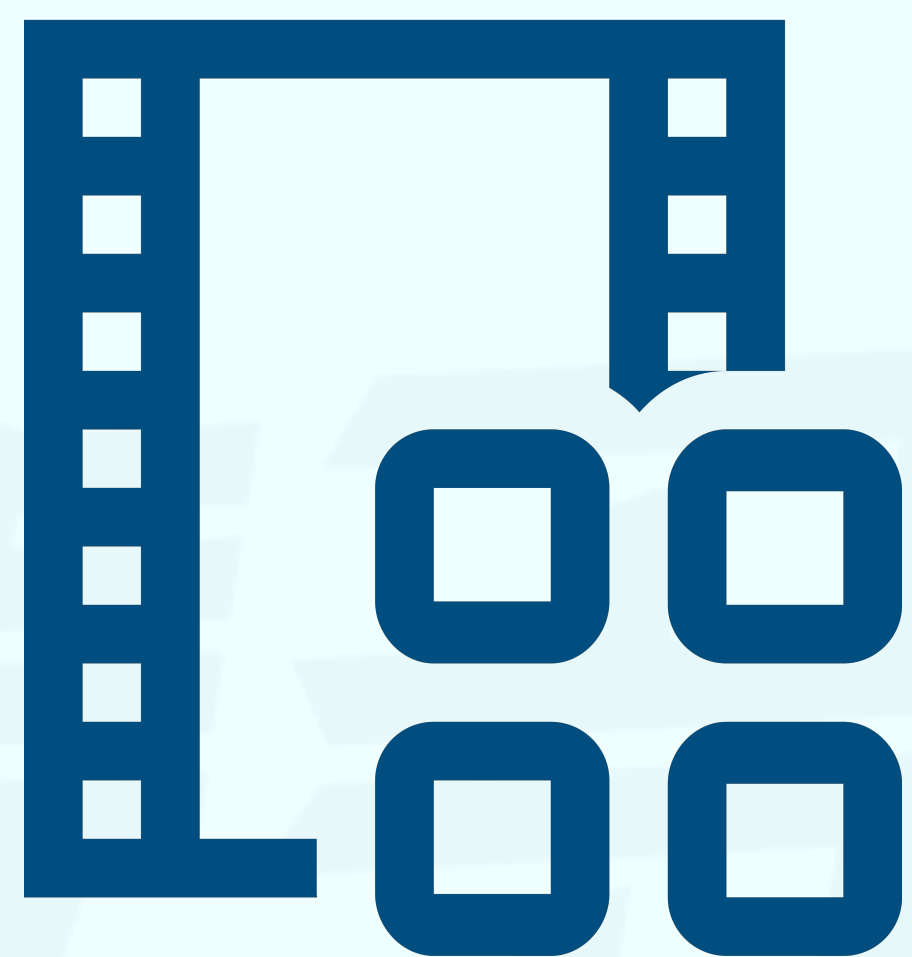
限失真信源编码简介

—— 信息论与编码原理不挂科 第六讲 ——



限失真信源编码简介

—— 信息论与编码原理不挂科 第六讲 ——



4大模块



2道题目

—— **信息论与编码原理不挂科** 第六讲 ——



限失真信源 编码简介

模块1

限失真信源编码的基本概念

模块2

失真度和平均失真度

模块3

信息率失真函数

模块4

限失真信源编码定理

限失真信源编码 的基本概念

小节1 限失真信源编码概述

小节2 限失真信源编码的研究方法

限失真信源编码 的基本概念

小节1 限失真信源编码概述

小节2 限失真信源编码的研究方法

通信系统中失真存在的原因

- 1 信道噪声的干扰使得信息传输过程会产生差错。
- 2 信息传输率超过信道容量时，必然产生差错。
- 3 信源熵是信源无失真压缩的极限，若再继续压缩则会带来失真。

通信系统中失真存在的合理性

- 1 信宿的灵敏度和分辨率有限，不要求绝对无失真。
- 2 允许失真的存在，可以提高信息传输率，从而降低通信成本。

本讲的研究内容，为在允许一定程度的失真的条件下，能够把信源信息压缩到什么程度，即最少需要多少 bit 才能描述信源。

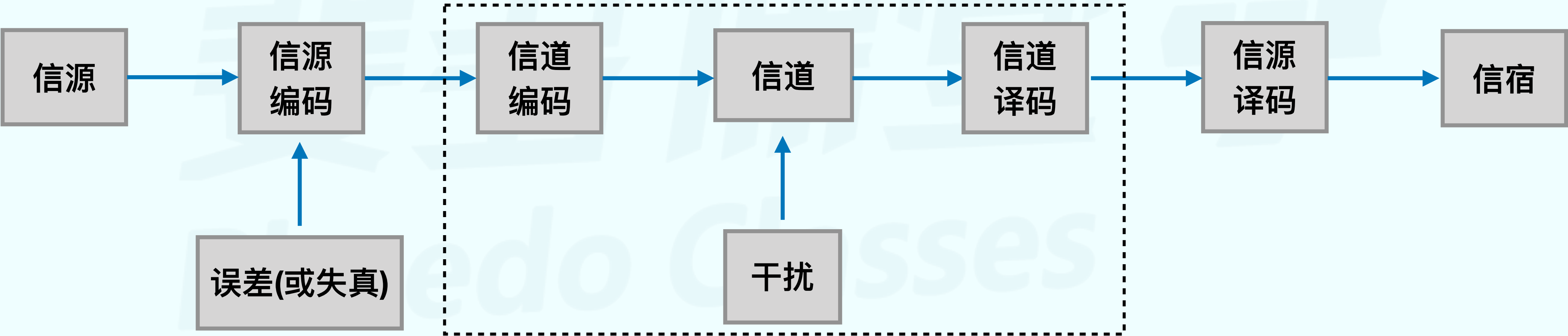
限失真信源编码 的基本概念

小节1 限失真信源编码概述

小节2 限失真信源编码的研究方法

限失真信源编码的研究方法

用研究信道的方法来研究有失真信源压缩问题。



只由信源编码产生

广义无干扰信道，可省略

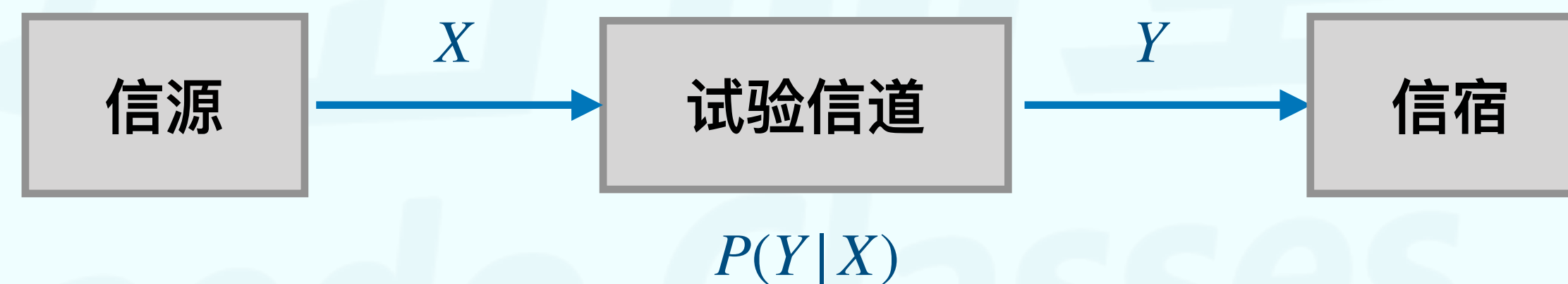
允许失真越大，信息传输率可越小；
允许失真越小，信息传输率须越大。

即 R 与失真有关。

限失真信源编码的研究方法

用虚拟手法用信道表示信源编码的作用，将信源编码和信源译码等价为一个信道。

由于是失真编码，信道不是一一对应的，用传递概率描述编译码前后的关系，可将通信系统简化为下图：



选择不同的试验信道，相当于不同的编码方法，其所得的平均失真度 D 不同，有的满足 $D \leq D^*$ ，有些则 $D > D^*$ 。

我们要研究在**给定允许失真**的条件下，是否可以设计一种信源编码使得**信息传输率 R 最低**，首先需讨论失真测度。

失真度和 平均失真度

小节1 失真函数

小节2 平均失真度

失真度和 平均失真度

小节1 失真函数

小节2 平均失真度

失真函数 $d(x, y)$

失真函数为非负函数，即 $d(x_i, y_j) \geq 0$ ，函数形式可根据需要定义。

用失真函数定量测度信源发生一个符号 x_i ，而在接收端再接收 y_j 所引起的误差或失真。

通常较小的 d 表示较小的失真，而 $d(x_i, y_j) = 0$ 表示无失真。

假设信源分布为 $\begin{bmatrix} X \\ p \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 & x_2 & \dots & x_n \\ p(x_1) & p(x_2) & \dots & p(x_n) \end{bmatrix}$ ，输出为 $Y: \{y_1, y_2, \dots, y_m\}$ 。

定义失真矩阵 $D = \begin{bmatrix} d(x_1, y_1) & d(x_1, y_2) & \dots & d(x_1, y_m) \\ d(x_2, y_1) & d(x_2, y_2) & \dots & d(x_2, y_m) \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ d(x_n, y_1) & d(x_n, y_2) & \dots & d(x_n, y_m) \end{bmatrix}$ 。

说明

失真函数是根据人们的实际需要和失真引起的损失，风险大小而人为规定的。

常用的失真函数有：

- 1 汉明失真：
$$d(x_i, y_j) = \begin{cases} 0 & x_i = y_j \\ 1 & x_i \neq y_j \end{cases}$$
- 2 平方误差失真函数：
$$d(x_i, y_j) = (x_i - y_j)^2$$

例题6-1 设信道输入为 $X = \{0, 1\}$ ，输出为 $Y = \{0, ?, 2\}$ ，规定失真函数：

$$d(0, 0) = d(1, 1) = 0$$

$$d(0, 1) = d(1, 0) = 1$$

$$d(0, ?) = d(1, ?) = 0.5$$

求失真矩阵。

解析6-1

$$D = \begin{bmatrix} d(0, 0) & d(0, ?) & d(0, 1) \\ d(1, 0) & d(1, ?) & d(1, 1) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & \frac{1}{2} & 1 \\ 1 & \frac{1}{2} & 0 \end{bmatrix}$$

矢量传输中的失真函数 $d(\alpha, \beta)$

输入 N 长符号序列 $\alpha = X_1 X_2 \cdots X_N$ ，其中每个消息 X 的取值均来自 $\{x_1, x_2, \dots, x_n\}$ ；

输出 N 长符号序列 $\beta = Y_1 Y_2 \cdots Y_N$ ，其中每个消息 Y 的取值均来自 $\{y_1, y_2, \dots, y_m\}$ ；

用失真函数定量测度信源发生一个符号 x_i ，而在接收端再接收 y_j 所引起的误差或失真。

定义矢量失真函数 $d(\alpha, \beta) = \sum_{i=1}^N d(X_i, Y_i)$ 。

即矢量的失真度等于序列中对应单个信源符号的失真度之和。

同样可以定义失真度的矢量失真函数矩阵，而该矩阵中共有 $n^N \times m^N$ 个元素。

失真度和 平均失真度

小节1 失真函数

小节2 平均失真度

平均失真度

$$\begin{aligned}\bar{D} = E[d(x_i, y_j)] &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m p(x_i, y_j) d(x_i, y_j) \\ &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m p(x_i) p(y_j | x_i) d(x_i, y_j)\end{aligned}$$

平均失真度表示信源 P_X 在给定信道 $P_{Y|X}$ 中传输时所引起的失真的总体量度。

若平均失真度 \bar{D} 不大于所允许的失真 D^* ，即 $\bar{D} \leq D^*$ ，则称此为保真度准则。

N 长信源序列的平均失真度 $\bar{D}(N)$

$$\begin{aligned}\bar{D}(N) &= E[d(\alpha_i, \beta_j)] = \sum_{i=1}^{n^N} \sum_{j=1}^{m^N} p(\alpha_i, \beta_j) d(\alpha_i, \beta_j) \\ &= \sum_{i=1}^{n^N} \sum_{j=1}^{m^N} p(\alpha_i) p(\beta_j | \alpha_i) d(\alpha_i, \beta_j) \\ &= \sum_{i=1}^{n^N} \sum_{j=1}^{m^N} p(\alpha_i) p(\beta_j | \alpha_i) \sum_{l=1}^N d(\alpha_{il}, \beta_{jl})\end{aligned}$$

信源的平均失真度（单个符号的失真度） $\bar{D}_N = \frac{1}{N} \bar{D}(N)$

当信源与信道均无记忆时, $\bar{D}(N) = \sum_{l=1}^N D_l$, D_l 是信源序列中第 l 个分量的平均失真度;

若离散信源平稳, 则 $\bar{D}(N) = N\bar{D}$, 离散无记忆平稳信源通过无记忆试验信道时, 序列平均失真度为单符号平均失真度的 N 倍。

信息率失真函数

小节1 保真度准则

小节2 信息率失真函数

信息率失真函数

小节1 保真度准则

小节2 信息率失真函数

保真度准则的定义与限失真试验信道

保真度准则

若预先规定的平均失真度为 D^* ，则称信源压缩后的平均失真度 \bar{D} 不大于 D^* 的准则称为保真度准则，即 $\bar{D} \leq D^*$ 。

D^* 允许的试验信道

将满足保真度准则的所有信道称为失真度 D^* 允许信道（也称 D^* 允许的试验信道），记作：

$$B_{D^*} = \{p(y_j|x_i) : \bar{D} \leq D^*\}$$

对于确定信源和失真函数，不同编码对应不同的试验信道。

信息率失真函数

小节1 保真度准则

小节2 信息率失真函数

信息率失真函数的定义

在满足失真要求的信道中，寻找一种信道，使给定的信源经过这个信道传输时，其信息传输率，即平均互信息 $I(X; Y)$ 最小。定义这个最小值为信息率失真函数。

在满足保真度准则的前提下， $R(D)$ 是信息率允许压缩到的最小值，为信源特有的参数。

$$R(D) = \min_{p(y_j|x_i) \in B_D} \{I(X; Y)\} = \min_{p(y_j|x_i) \in B_D} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m p(x_i)p(y_j|x_i) \frac{\log p(y_j|x_i)}{p(y_j)}$$

注：此时满足 $I(X; Y) = H(Y) - H(Y|X) = H(Y)$ 。

信道容量与信息率失真函数的比较

信道容量 $C = \max_{p(x_i)} I(X; Y)$ 是在信道固定前提下，选取一种信源概率分布使信息传输率最大（求极大值），它反映了信道传输信息的能力，是信道可靠传输的最大信息传输率，信道容量与信源无关，是反映信道特性的参量。

率失真函数 $R(D) = \min_{p(y_j|x_i) \overline{D} \leq D} I(X; Y)$ 是在信源固定，满足保真度准则的条件下的信息传输率的最小值，反映了满足一定失真度的条件下，信源可压缩的程度，即满足失真要求而再现信源消息所必须获得的最少平均信息量。

信息率失真函数的性质

1 $R(D)$ 的定义域和值域:

平均失真度 D 的取值范围: $[D_{\min}, D_{\max}]$

率失真函数的取值范围: $[H(X), 0]$

• 对 D_{\min} 的讨论:

由信源给定

$$D_{\min} = \min \left[\sum_X \sum_Y p(x_i) p(y_j | x_i) d(x_i, y_j) \right] = \sum_{i=1}^r p(x_i) \min \left[\sum_{j=1}^s p(y_j | x_i) d(x_i, y_j) \right]$$

选择合适的试验信道
让求和号中的每一项最小化

当信源输入（即 x_i ）固定时，对于不同的 y_j ，失真矩阵对应行的元素中必然有一个最小值，或若干个相同的最小值。我们可以通过构造试验信道使平均失真度最小化。

信息率失真函数的性质

1 $R(D)$ 的定义域和值域:

平均失真度 D 的取值范围: $[D_{\min}, D_{\max}]$

率失真函数的取值范围: $[H(X), 0]$

• 对 D_{\min} 的讨论:

由信源给定

$$D_{\min} = \min \left[\sum_X \sum_Y p(x_i) p(y_j | x_i) d(x_i, y_j) \right] = \sum_{i=1}^r p(x_i) \min \left[\sum_{j=1}^s p(y_j | x_i) d(x_i, y_j) \right]$$

选择合适的试验信道
让求和号中的每一项最小化

我们构造试验信道满足:

$$\sum_j p(y_j | x_i) = 1 \quad d(x_i, y_j) \text{ 为失真矩阵每一行中的最小值}$$

$$\sum_j p(y_j | x_i) = 0 \quad d(x_i, y_j) \text{ 不为失真矩阵每一行中的最小值}$$

因此最小平均失真度 $D_{\min} = \sum_i p(x_i) \min d(x_i, y_j)$ 信源输入 x_i 固定时, 失真矩阵对应行的最小值

信息率失真函数的性质

1 $R(D)$ 的定义域和值域:

平均失真度 D 的取值范围: $[D_{\min}, D_{\max}]$

率失真函数的取值范围: $[H(X), 0]$

• 对 D_{\min} 的讨论:

$$D_{\min} = \sum_i p(x_i) \min d(x_i, y_j) \quad \text{信源输入 } x_i \text{ 固定时, 失真矩阵对应行的最小值}$$

当失真矩阵中每行至少有一个零元素时, $D_{\min} = 0$, 此时意味着不允许任何失真的情况, 一般情况下 $D_{\min} = 0$, 此时信息传输率至少应该等于信源输出的信息量, 即信源熵, 故 $R(0) = H(X)$;

当失真矩阵不符合上述条件时 $D_{\min} \neq 0$;

信息率失真函数的性质

1 $R(D)$ 的定义域和值域:

平均失真度 D 的取值范围: $[D_{\min}, D_{\max}]$

率失真函数的取值范围: $[H(X), 0]$

• 对 D_{\max} 的讨论:

D_{\max} 是满足信息传输率 $R(D) = 0$ 的最小失真, 即对于 $\forall D \geq D_{\max}$, $R(D) = 0$ 恒成立;

对于 $\forall D \geq D_{\max}$, $R(D) = 0$, 从而 $I(X; Y) = 0$, 此时 X, Y 统计独立, 故 $p(y_j | x_i)$ 与 x_i 无关;

我们不难发现会有很多种试验信道满足条件, 但我们要研究的是下界 $D = D_{\max}$ 的情形;

$$\begin{aligned} D_{\max} &= \min \sum_{i,j} p(x_i) p(y_j | x_i) d(x_i, y_j) \\ &= \min \sum_{i,j} p(y_j | x_i) \sum_i p(x_i) d(x_i, y_j) \end{aligned}$$

信息率失真函数的性质

1 $R(D)$ 的定义域和值域:

平均失真度 D 的取值范围: $[D_{\min}, D_{\max}]$

率失真函数的取值范围: $[H(X), 0]$

• 对 D_{\max} 的讨论:

$$\begin{aligned} D_{\max} &= \min \sum_{i,j} p(x_i) p(y_j | x_i) d(x_i, y_j) \\ &= \min \sum_{i,j} p(y_j | x_i) \sum_i p(x_i) d(x_i, y_j) \text{ 最小化} \end{aligned}$$

我们构造试验信道满足:

对于固定的 x_i , 当 $\sum_i p(x_i) d(x_i, y_j)$ 最小时, 令 $p(y_j | x_i) = q(y_j) = 1$

否则, 令 $p(y_j | x_i) = q(y_j) = 0$, 则 $D_{\max} = \min \sum_i p(x_i) d(x_i, y_j)$

例题6-2

设信道输入为 $X = \{a_1, a_2, a_3\}$ ，且为等概分布，已知失真矩阵为 $D = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 1 & 3 \\ 3 & 2 & 1 \end{bmatrix}$ ；

试求 D_{\min} 与 D_{\max} 以及相应试验信道的转移概率矩阵。

解析6-2

$$\begin{aligned} D_{\min} &= \sum_i p(x_i) \min d(x_i, y_j) \\ &= \frac{1}{3} \min(1, 2, 3) + \frac{1}{3} \min(2, 1, 3) + \frac{1}{3} \min(3, 2, 1) \\ &= 1 \end{aligned}$$

$$D = \begin{bmatrix} \textcircled{1} & 2 & 3 \\ 2 & \textcircled{1} & 3 \\ 3 & 2 & \textcircled{1} \end{bmatrix}$$

试验信道为

$$P_{Y|X} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\begin{aligned} D_{\max} &= \min \sum_i p(x_i) d(x_i, y_j) \\ &= \min \begin{bmatrix} p(a_1) \times 1 + p(a_2) \times 2 + p(a_3) \times 3 \\ p(a_1) \times 2 + p(a_2) \times 1 + p(a_3) \times 2 \\ p(a_1) \times 3 + p(a_2) \times 3 + p(a_3) \times 1 \end{bmatrix} = \frac{5}{3} \end{aligned}$$

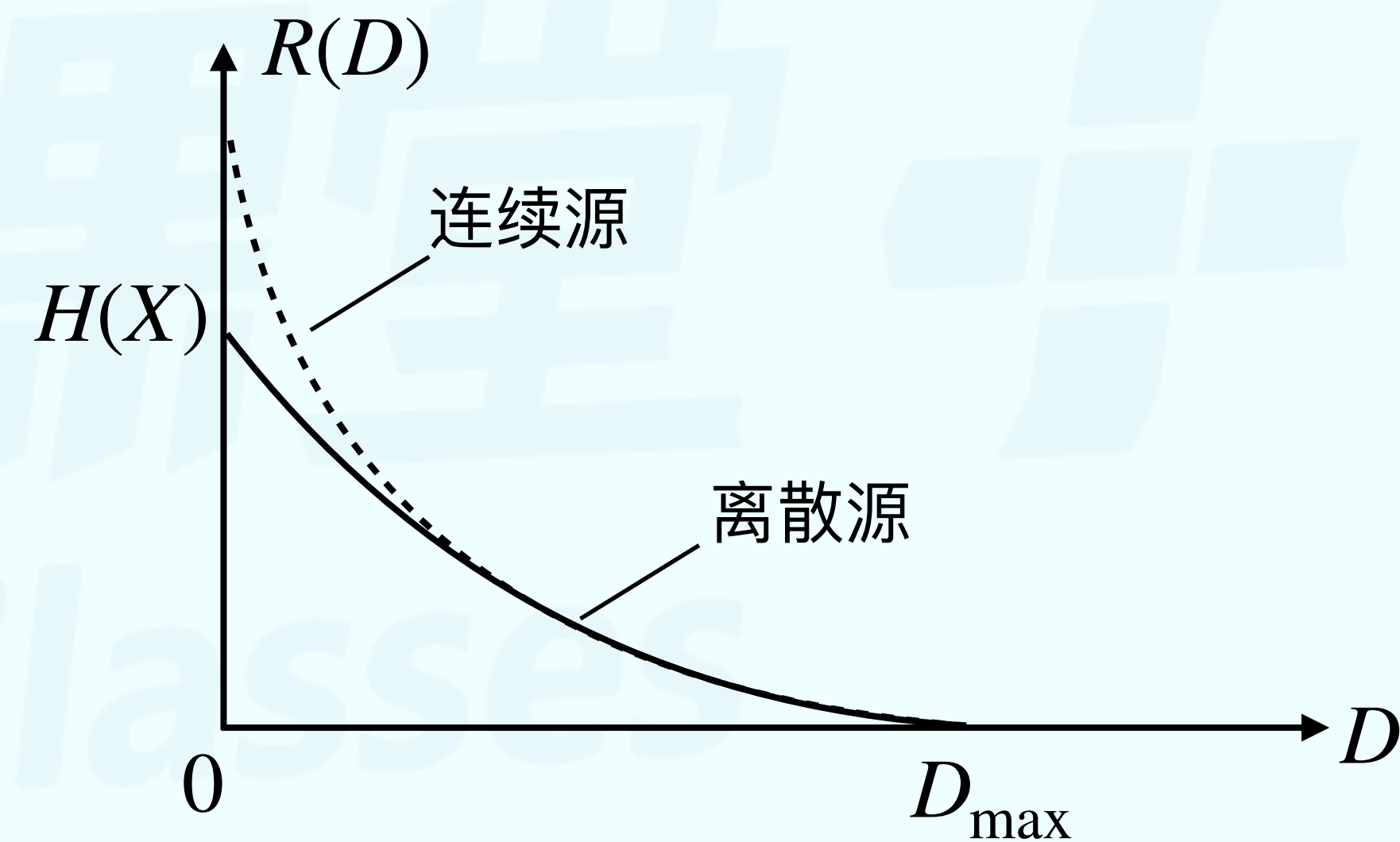
$$D = \begin{bmatrix} 1 & \textcircled{2} & 3 \\ 2 & 1 & 3 \\ 3 & 2 & 1 \end{bmatrix}$$

试验信道为

$$P_{Y|X} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

信息率失真函数的性质

- 2 $R(D)$ 是关于 D 的下凸函数。
- 3 $R(D)$ 在定义区间是严格递减函数。



限失真信源编码定理

小节1

香农第三定理

香农第三定理

设离散无记忆平稳信源的信息率失真函数为 $R(D)$ ，只要满足 $R \geq R(D)$ ，信源序列长度 N 足够大时，一定存在一种编码方法，其译码失真小于或等于 $D + \varepsilon$ ，其中 ε 是任意小的正数。

反之，若 $R < R(D)$ ，则无论采用什么样的编码方法，其译码失真必大于 D 。

即在允许失真 D 的条件下，信源最小的、可达的信息传输率是信源的 $R(D)$ ，提供了压缩的下界。

说明

该定理为存在性定理。

正定理： $R \geq R(D)$ 时，译码失真小于或等于 $D + \varepsilon$ 的码肯定存在，但定理本身未给出码的构造方法。

逆定理： $R < R(D)$ 时，译码失真必大于 D ，肯定找不到满足条件的码，因此用不着浪费时间与精力。

香农信息论的三个概念：信源熵、信道容量和信息率失真函数，都是临界值，是从理论上衡量通信能够满足要求的重要极限。

