



通信系统原理教程

第15讲 基带数字信号的表示 和传输之四

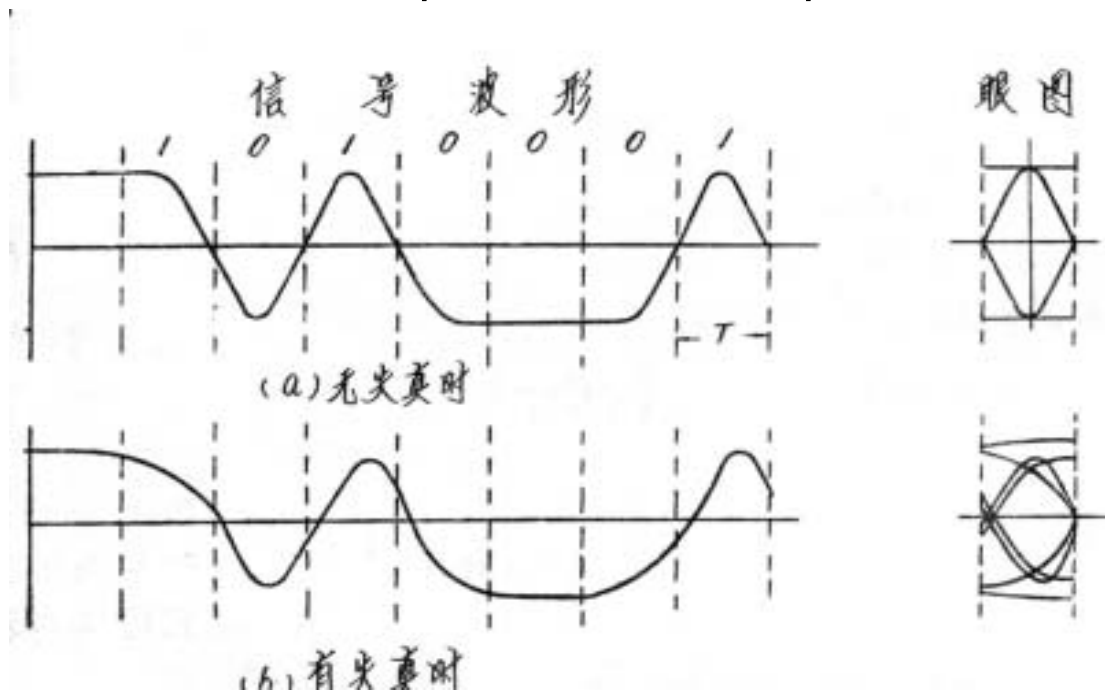
通信教研室 杨春萍

本讲内容

- 概述
- 字符的编码方法
- 基带数字信号的波形
- 基带数字信号的传输码型
- 基带数字信号的频率特性
- 基带数字信号传输与码间干扰
- 眼图
- 时域均衡器

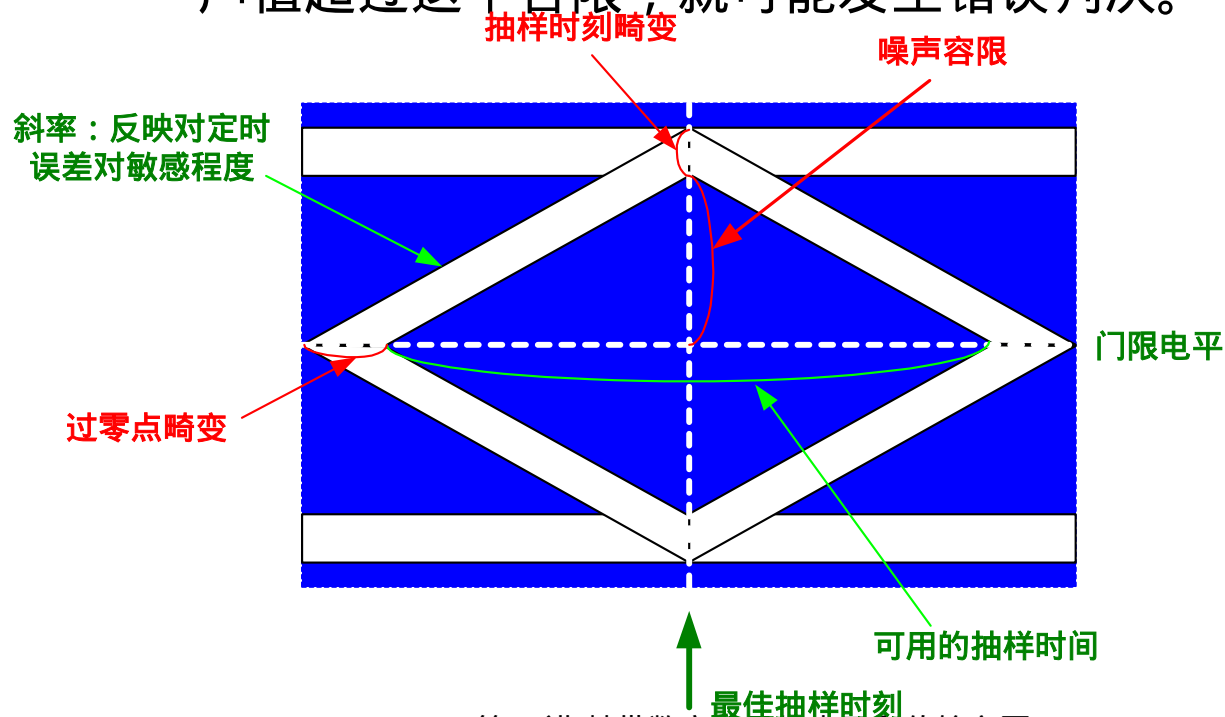
眼图

- 眼图 - 用示波器实际观察接收信号质量的方法，可直观地观测分析码间串扰和噪声干扰对系统的影响。
- 对于二进制双极性信号，
 - 在理想情况下，显示有如一只睁开的眼睛：
 - 在有干扰情况下，“眼睛”张开的程度代表干扰的强弱。眼的张开度越大，轨迹越清晰，信道性能越好。



□ 眼图模型

- “眼睛”张开最大的时刻是最佳抽样时刻；
- 中间水平横线表示最佳判决门限电平；
- 阴影区的垂直高度表示接收信号振幅失真范围；
- “眼睛”斜边的斜率表示抽样时刻对定时误差的灵敏度；
- 在无噪声情况下，“眼睛”张开的程度，即在抽样时刻的上下两阴影区间的距离之半，为噪声容限；若在抽样时刻的噪声值超过这个容限，就可能发生错误判决。



返回

时域均衡器

5.8.1 概述

- **均衡器的用途** - 对传输系统进行校正以减小码间串扰
- **均衡器的种类**：频域均衡器（模拟）和时域均衡器（数字）
- **时域均衡器的实现** - 采用横向滤波器

5.8.2 横向滤波器基本原理

- 基带传输的总传输特性： $H(f) = G_T(f) \cdot C(f) \cdot G_R(f)$

式中， $G_T(f)$ - 发送滤波器传输函数；

$G_R(f)$ - 接收滤波器传输函数；

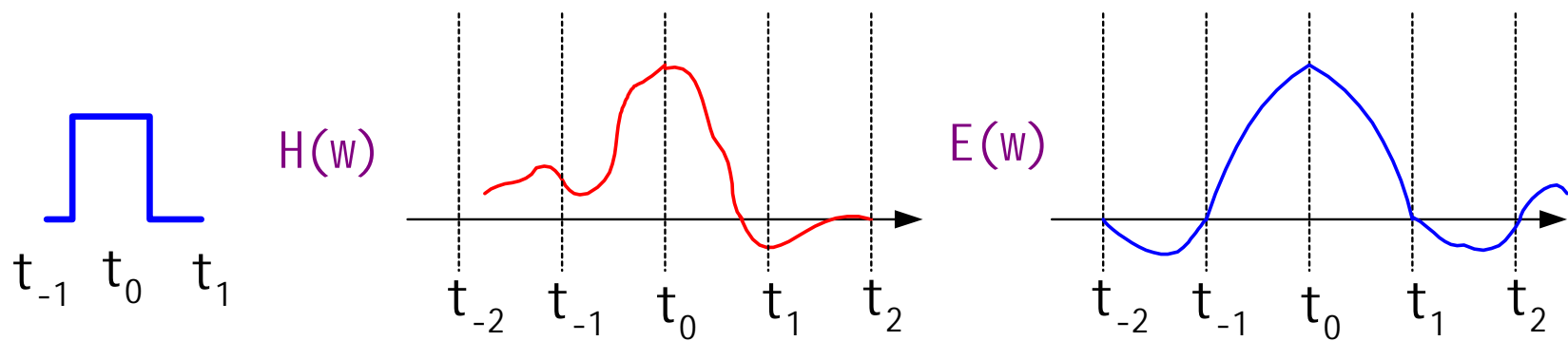
$C(f)$ - 信道传输特性。

- 为了消除码间串扰，要求 $H(f)$ 满足奈奎斯特准则。即：
在系统中插入一个均衡器，其传输特性为 $E(f)$ 。上式变为：

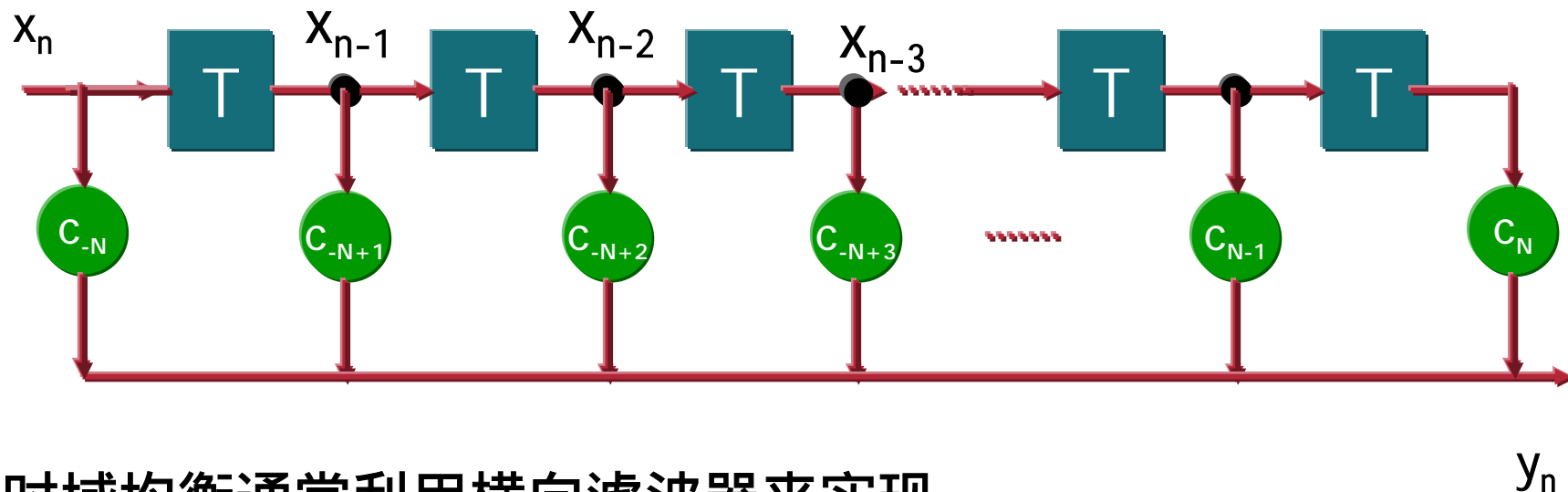
$$H(f) = G_T(f) \cdot C(f) \cdot G_R(f) \cdot E(f)$$

设计 $E(f)$ 使总传输特性 $H(f)$ 满足奈奎斯特准则。

1. 时域均衡的基本原理



2. 横向滤波器



时域均衡通常利用横向滤波器来实现

横向滤波器冲激响应：
$$e(t) = \sum_{i=-N}^N C_i \delta(t - iT)$$

频率特性：
$$E(\omega) = \sum_{i=-N}^N C_i e^{-ji\omega T}$$

设横向滤波器输入为 $x(t)$ ，则输出

$$y(t) = x(t) * e(t) = x(t) * \sum_{i=-N}^N C_i \delta(t - iT) = \sum_{i=-N}^N C_i x(t - iT)$$

在采样时刻： $t = kT + t_0$

$$y(kT + t_0) = \sum_{i=-N}^N C_i x[(k - i)T + t_0]$$

上式可以简记为：

$$y_k = \sum_{i=-N}^N C_i x_{k-i} \quad (*)$$

例：设横向滤波器均衡系统抽头的系数为：

$$C_{-1} = -1/4, C_0 = 1, C_1 = 1/2,$$

当发送单脉冲时，接收端输入：

$$x_{-1} = 1/4, x_0 = 1, x_1 = -1/2,$$

利用前面给出的 (*) 式：

$$y_k = \sum_{i=-N}^N C_i x_{k-i}$$

可得： $y_{-2} = -1/16, y_{-1} = 0, y_0 = 5/4, y_1 = 0, y_2 = -1/4,$

串扰值减少，一般地，当N足够大时，可使

当k不等于0时， y_k 的绝对值足够地小。

2. 横向滤波器系数的确定

设系统是一个非时变的系统，由无码间串扰的条件，要求

$$Y_{eq}(\omega) = \sum_{i=-\infty}^{\infty} Y\left(\omega + \frac{2\pi i}{T}\right) = T, \quad |\omega| \leq \frac{\pi}{T}$$

其中

$$E\left(\omega + \frac{2\pi i}{T}\right) X\left(\omega + \frac{2\pi i}{T}\right)$$

由于 $E(\omega) = \sum_{i=-N}^N C_i e^{-ji\omega T}$ 是周期性的函数，即有

$$E\left(\omega + \frac{2\pi k}{T}\right) = \sum_{i=-N}^N C_i e^{-ji\left(\omega + \frac{2\pi k}{T}\right)} = \sum_{i=-N}^N C_i e^{-ji\omega T} = E(\omega)$$

从而：

$$Y_{eq}(\omega) = E(\omega) \sum_{i=-\infty}^{\infty} X\left(\omega + \frac{2\pi i}{T}\right) = T, \quad |\omega| \leq \frac{\pi}{T}$$

定义：
$$X_{eq}(\omega) = \sum_{i=-\infty}^{\infty} X\left(\omega + \frac{2\pi i}{T}\right) = T, \quad |\omega| \leq \frac{\pi}{T}$$

则有

$$Y_{eq}(\omega) = E(\omega)X_{eq}(\omega), \quad |\omega| \leq \frac{\pi}{T}$$

进而得

$$E(\omega) = \frac{T}{X_{eq}(\omega)}, \quad |\omega| \leq \frac{\pi}{T}$$

定义E(w)在其它区域的取值为 $|\omega| \leq \pi/T$ 取值的 $2\pi/T$ 周期延拓，则E(w)成为周期函数，利用傅氏级数分解得：

$$E(\omega) = \sum_{i=-\infty}^{\infty} C_i e^{ji\omega T}$$

其中

$$C_i = \frac{1}{2\pi/T} \int_{-\pi/T}^{\pi/T} E(\omega) e^{ji\omega T} d\omega$$

2. 定常信道横向滤波器系数的确定方法一

综上所述，可得求 C_i 的步骤：

$$(1) \quad x(t) \rightarrow X(\omega) \rightarrow X_{eq}(\omega)$$

$$(2) \quad X_{eq}(\omega) \rightarrow E(\omega)$$

$$(3) \quad E(\omega) \rightarrow C_i$$

通常， C_i 只取有限项，即用

$$\sum_{i=-N}^N C_i e^{ji\omega T} \text{ 近似 } E(\omega) = \sum_{i=-\infty}^{\infty} C_i e^{ji\omega T}$$

相应地，横向滤波器只取有限项，

一般，有限项的横向滤波器还不能完全消除码间串扰。

3. 定常信道横向滤波器系数的确定方法二

预置式自动均衡：传输数据前先发送一系列单个测试脉冲，
调整并确定横向滤波器的系数，然后传输数据。

系数 C_i 确定方法：

- (1) 发送单个测试脉冲，然后观测 k 等于0前后的若干值；
- (2) 若 $y_k > 0$, $C_k - \Delta C \rightarrow C_k$; 若 $y_k < 0$, $C_k + \Delta C \rightarrow C_k$
若 $y_k = 0$, C_k 保持不变。
- (3) 检查调整 C_k 后的 y_k (k 不等于0) 是否已足够小
是，调整结束；否，转(1)。

调整步长 ΔC 的选择：

- ΔC 取值小，调整精度高，但时间长；
- ΔC 取值大，调整精度低，但时间短。

4. 自适应均衡

利用最小均方误差准则动态调整，边接收数据边进行均衡。

设发送序列为： $\{a_n\}$ ，接收序列为： $\{y_k\}$

$$\text{均方畸变值： } \overline{e^2} = E\left\{(y_k - a_k)^2\right\} \approx \frac{1}{2N+1} \sum_{k=-N}^N (y_k - a_k)^2$$

统计平均 时间平均

由 $y_k = \sum_{i=-N}^N C_i x_{k-i}$ 得：

$$\overline{e^2} = E\left\{\left(\sum_{i=-N}^N C_i x_{k-i} - a_k\right)^2\right\} \approx \frac{1}{2N+1} \sum_{k=-N}^N \left(\sum_{i=-N}^N C_i x_{k-i} - a_k\right)^2$$

自适应均衡得目的，求 C_i ，使 $\overline{e^2}$ 达到最小。

$$\text{令： } \frac{\partial \overline{e^2}}{\partial C_i} = 0, \quad i = \pm 1, \pm 2, \dots, \pm N$$

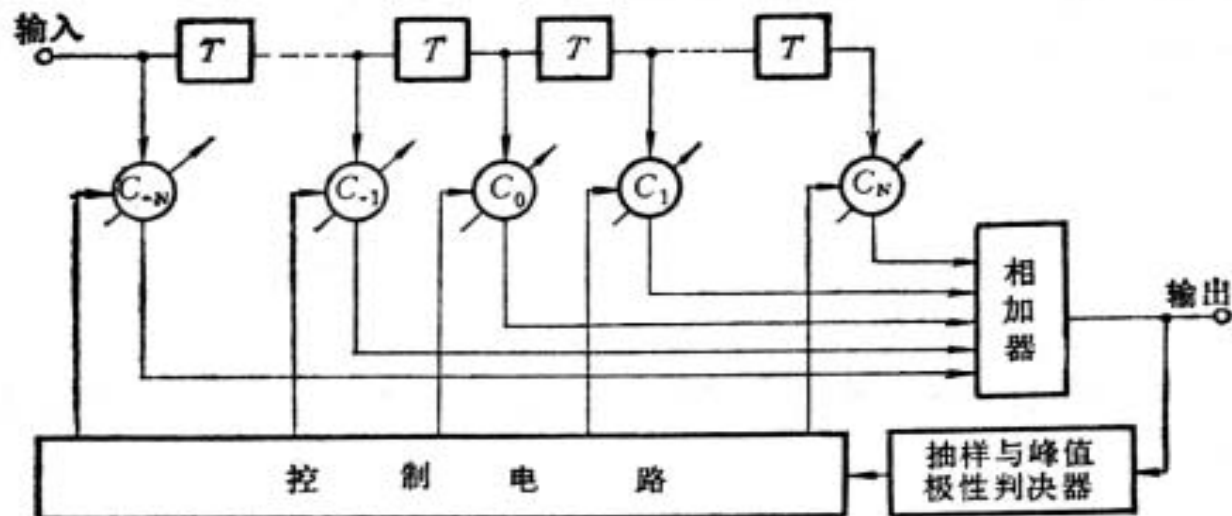
$$\text{即： } \frac{\partial \overline{e^2}}{\partial C_i} = 2E\{e_k x_{k-i}\} = 0, \quad \text{或 } \frac{\partial \overline{e^2}}{\partial C_i} = \frac{2}{2N+1} \sum_{k=-N}^N e_k x_{k-i} = 0,$$
$$i = \pm 1, \pm 2, \dots, \pm N$$

收到 $\{x_k\}$ 后，计算 $y_k = \sum_{i=-N}^N C_i x_{k-i}$ ， $e_k = \sum_{i=-N}^N C_i x_{k-i} - a_k$

然后判断是否有 $E\{e_k x_{k-i}\} = 0$ ， 或 $\sum_{k=-N}^N e_k x_{k-i} = 0$ ， $i = \pm 1, \pm 2, \dots, \pm N$

若不为0，则按某种算法，对 C_i 进行加或减某一量 ΔC 进行调整，直至使其足够地小。

□ 可调横向滤波器原理方框图



返回