

سیگنال و سیستم (تجزیه و تحلیل سیستم‌ها) ۱۳۰-۱۱-۱۳

بخش هفتم

نمونه برداری

پروازش سیگنال‌های پیوسته
در دامنه‌ی گسسته



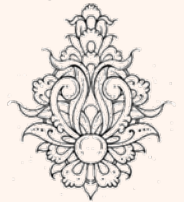
دانشگاه شهید بهشتی
دانشکده‌ی مهندسی برق و کامپیوتر

پاییز ۱۳۹۳

احمد محمودی ازناوه

فهرست مطالب

- مفهوم نمونه‌برداری
- تجزیه و تحلیل نمونه‌برداری در فضای فرکانسی
- قضیه‌ی نمونه‌برداری و نرخ نایکوییست
- aliasing و undersampling



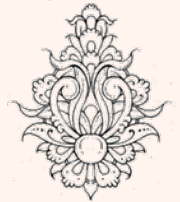
نمونه برداری

- بیشتر سیگنال‌هایی که با آن سروکار داریم، ماهیتی پیوسته دارند.
- برای تبدیل سیگنال آنالوگ به دیجیتال با تناوب T از سیگنال پیوسته نمونه برداری می‌شود.

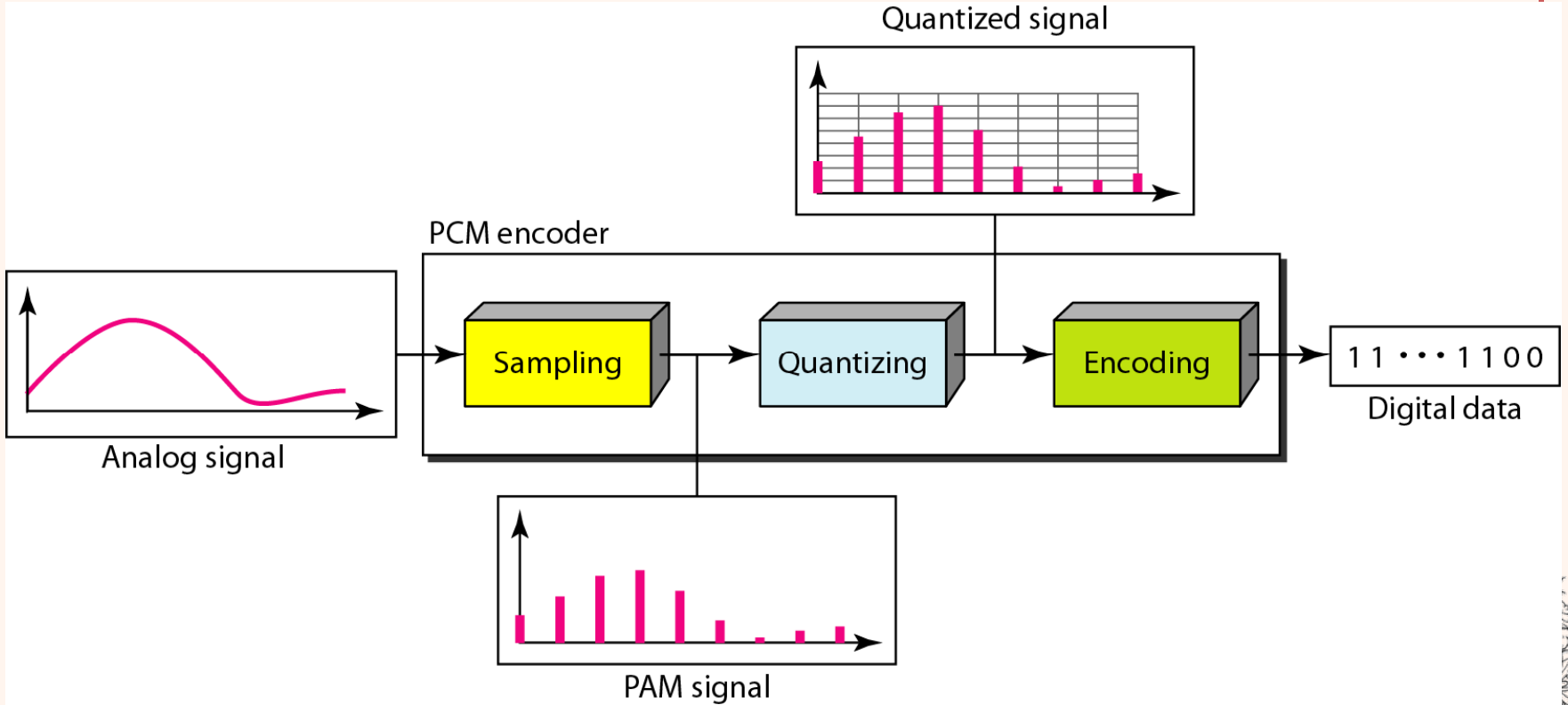
T – sampling period

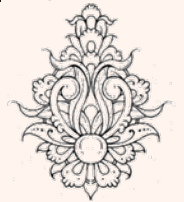
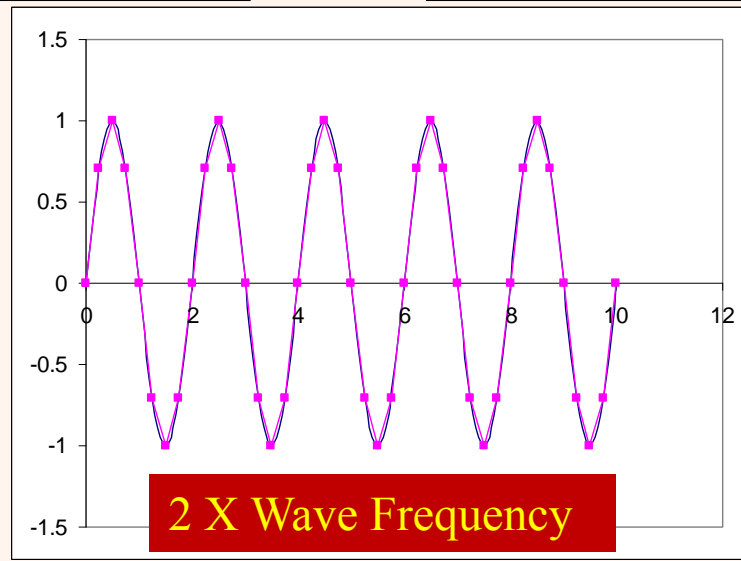
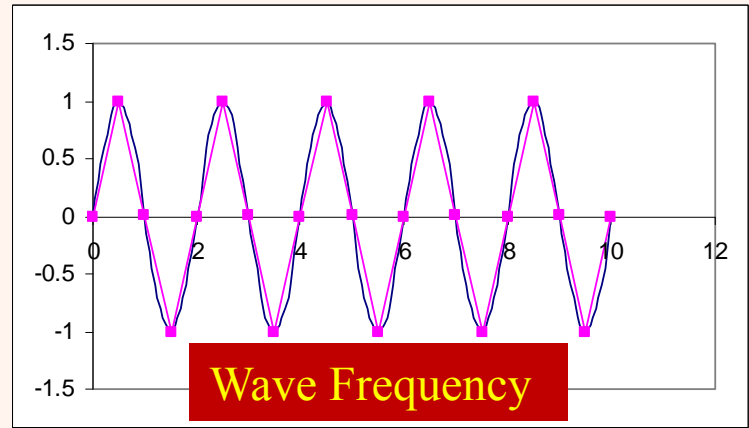
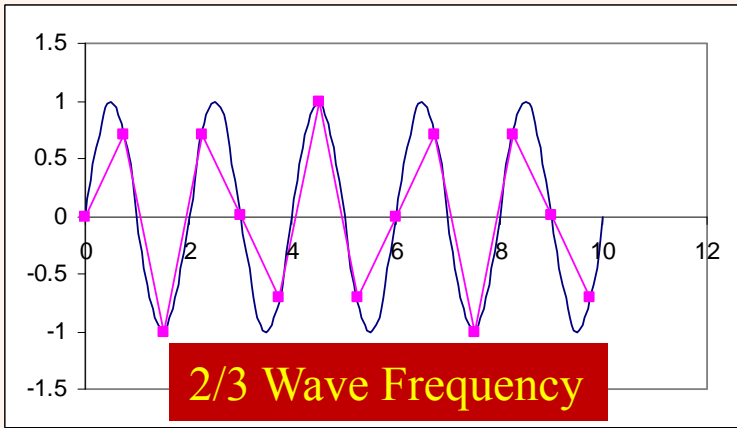
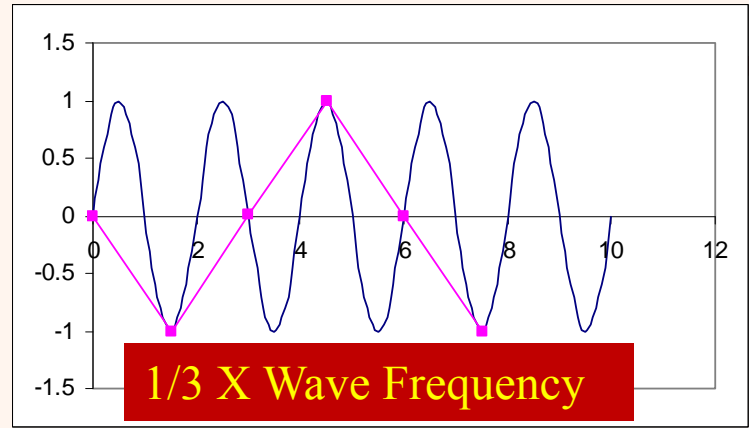
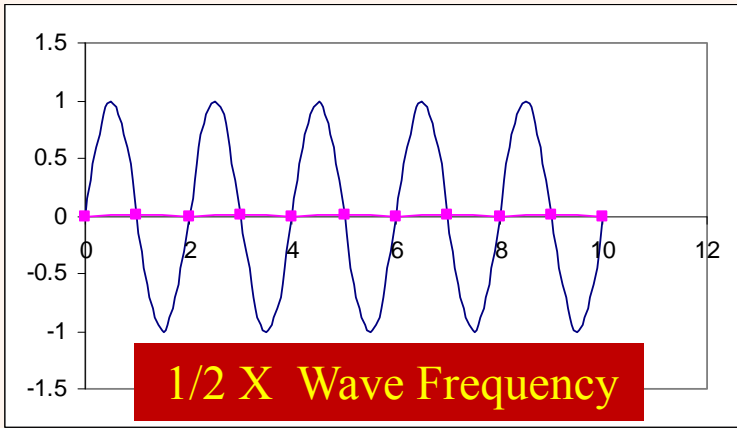
$x[n] \equiv x(nT)$, $n = \dots, -1, 0, 1, 2, \dots$ — regularly spaced samples

- برای استفاده از مزایای پردازش دیجیتال، لازم است سیگنال‌های زمان پیوسته (نظیر صوت، تصویر و ویدئو) را به صورت گسسته در آورد.



نمونه‌برداری

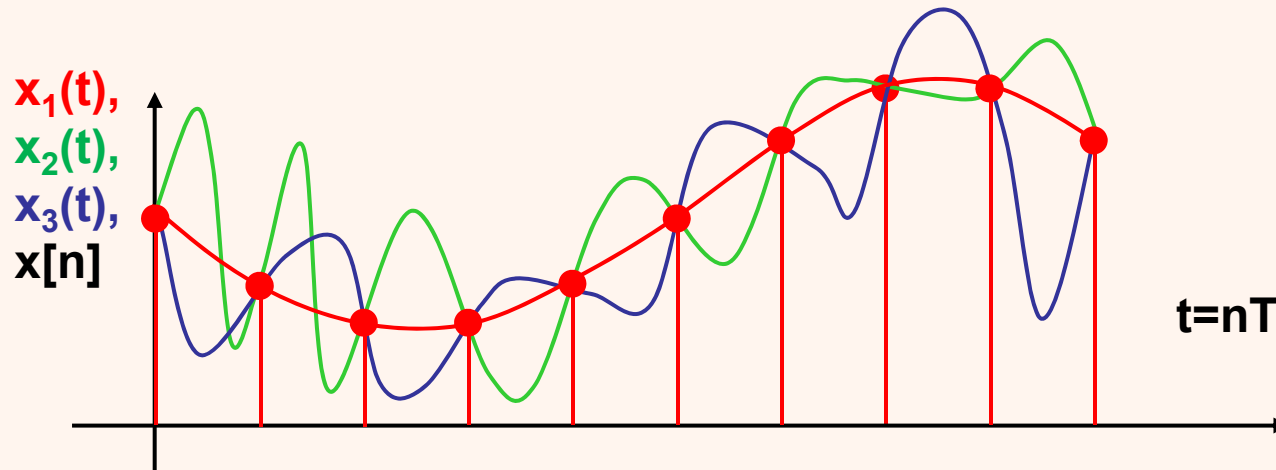




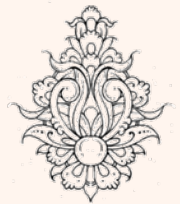
تراشگاه
سپیدی
بهشتی

نرخ نمونه برداری

- سیگنال‌های مختلف می‌توان در نظر گرفت که نمونه‌های مشابهی داشته باشند.



- با نمونه برداری، بسیاری از اطلاعات از دست می‌رود.
- در این حالت باید دید با چه شرایطی سیگنال اصلی از روی نمونه‌ها قابل بازسازی است؟

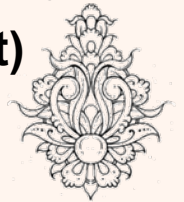
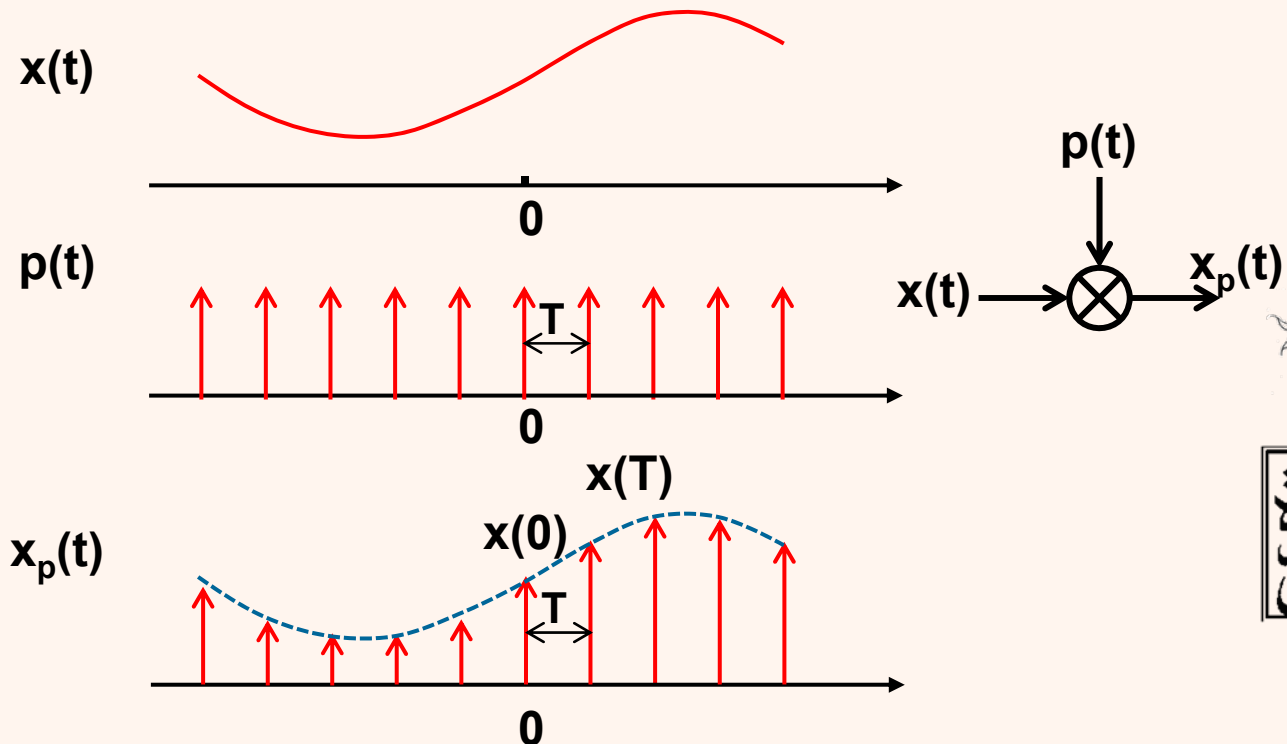


تابع نمونه‌برداری

- برای نمونه‌برداری از تابع آن را در تابع نمونه‌برداری ضرب می‌کنیم.

$$x_p(t) = x(t)p(t) \quad p(t) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} \delta(t - nT)$$

$$x_p(t) = x(t)p(t) = p(t) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} x(nT)\delta(t - nT) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} x(nT)\delta(t - nT)$$



نمونه‌برداری در دامنه‌ی فرکانس

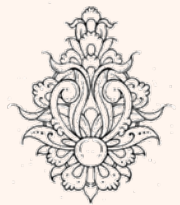
$$x_p(t) = x(t)p(t) \quad \longrightarrow \quad X_p(j\omega) = X(j\omega) * P(j\omega)$$

$$p(t) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} \delta(t - nT) \quad a_k = \frac{1}{T} \int_{-T/2}^{T/2} \delta(t) e^{-jk\omega_s t} dt = \frac{1}{T}, \quad \forall k$$

$$P(j\omega) = \frac{2\pi}{T} \sum_{k=-\infty}^{\infty} \delta(\omega - k\omega_s) \quad \omega_s = \frac{2\pi}{T}$$

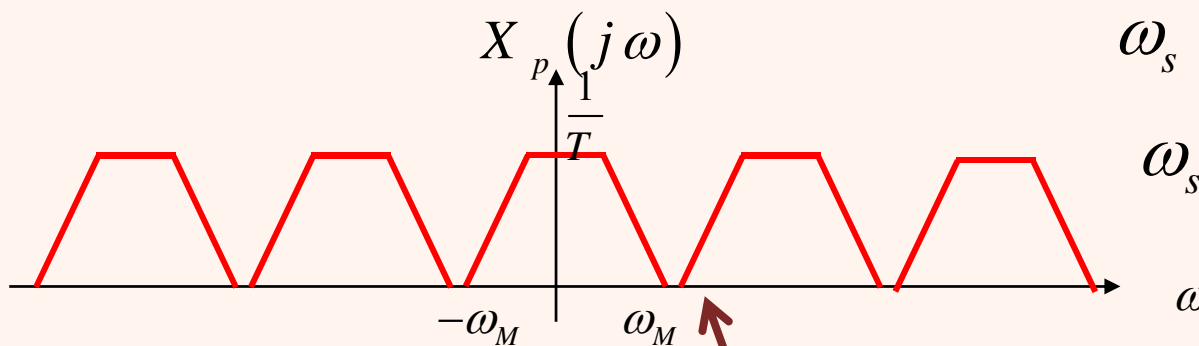
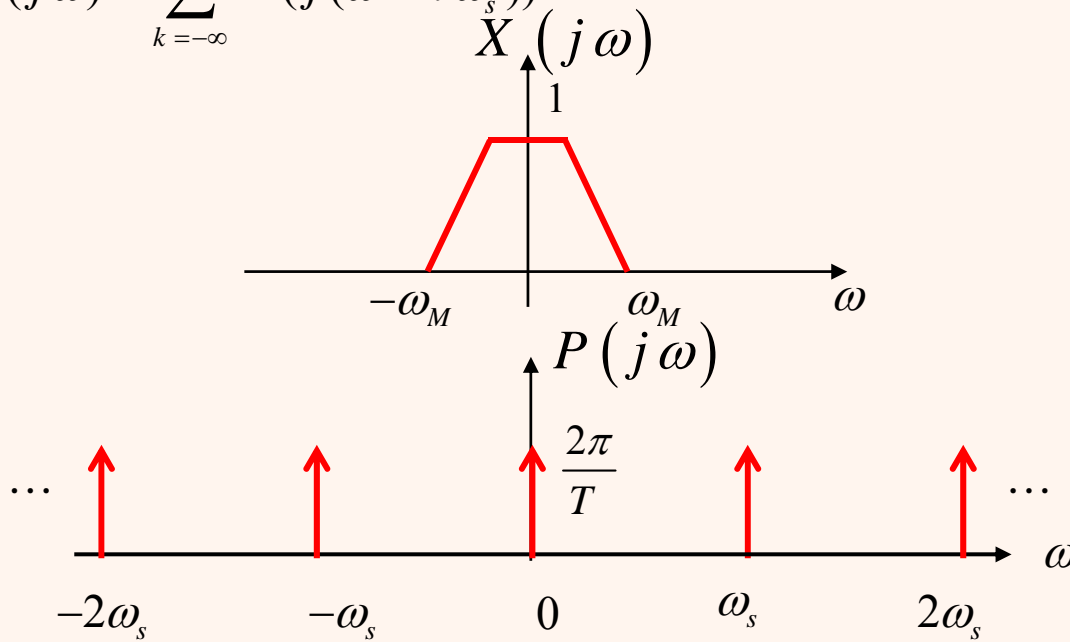
$$X_p(j\omega) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} X(j\theta) P(j(\omega - \theta)) d\theta$$

$$\begin{aligned} X_p(j\omega) &= \frac{1}{T} \int_{-\infty}^{\infty} X(j\theta) \sum_{k=-\infty}^{\infty} \delta((\omega - k\omega_s) - \theta) d\theta \\ &= \frac{1}{T} \sum_{k=-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} X(j\theta) \delta((\omega - k\omega_s) - \theta) d\theta \\ &= \frac{1}{T} \sum_{k=-\infty}^{\infty} X(j(\omega - k\omega_s)) \end{aligned}$$



نمونه‌برداری در دامنه‌ی فرکانس

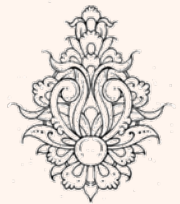
$$X_p(j\omega) = \sum_{k=-\infty}^{\infty} X(j(\omega - k\omega_s))$$



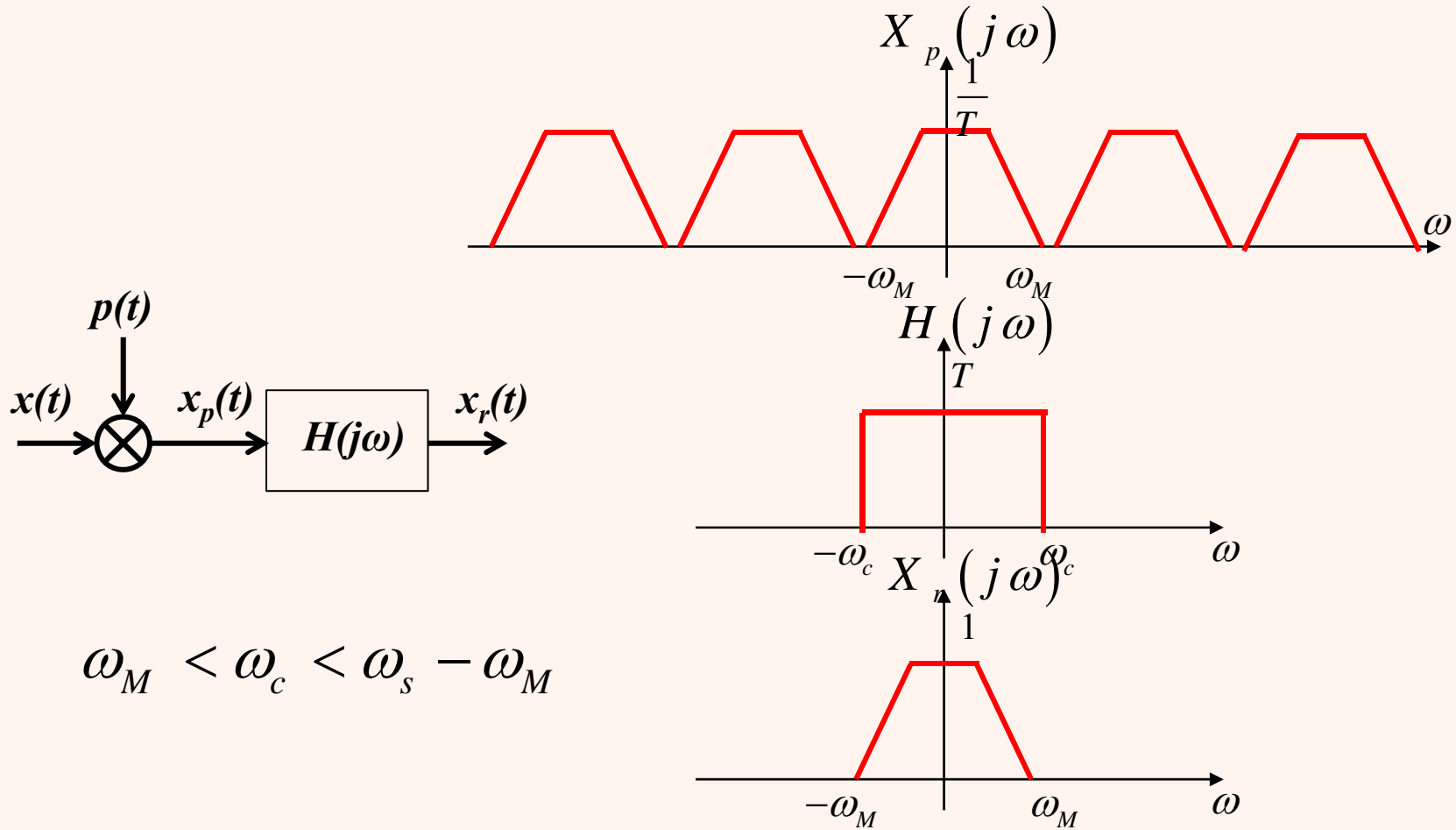
$$\omega_s - \omega_M > \omega_M$$

$$\omega_s > 2\omega_M$$

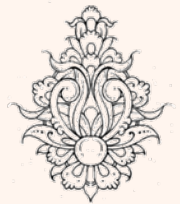
$$\omega_s - \omega_M$$



بازسازی از روی سیگنال نمونه‌برداری شده



در صورتی که بین طیف‌های شیفت یافته همپوشانی نباشد از روی X_p می‌توان x را با استفاده از فیلتر پایین‌گذر بازسازی نمود



قضیه نمونه برداری

- در صورتی که $x(t)$ یک سیگنال با پهنای باند محدود است، به عبارت دیگر

$$X(j\omega) = 0 \quad \text{for } \omega > \omega_M$$

- در این صورت با استفاده از سیگنال نمونه برداری شده $x(nT)$ می توان $x(t)$ را به دست آورد اگر

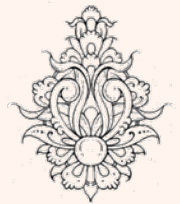


Harry Nyquist
(1889 – 1976)

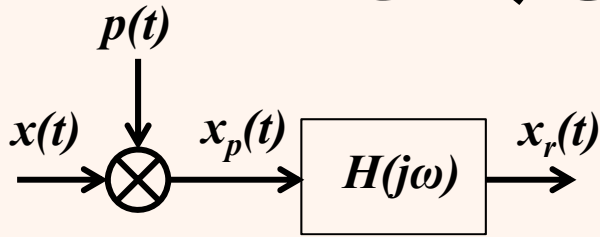
$$\omega_s > 2\omega_M \quad \text{نرخ نایکوئیست}$$

Nyquist rate

$$\omega_s = \frac{2\pi}{T}$$

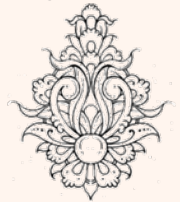


بازسازی سیگنال در دامنه‌ی زمان



$$x_r(t) = x_p(t) * h(t), \quad \text{where } h(t) = \frac{T \sin \omega_c t}{\pi t}$$

$$\begin{aligned} x_r(t) &= \left(\sum_{n=-\infty}^{\infty} x(nT) \delta(t - nT) \right) * h(t) \\ &= \sum_{n=-\infty}^{\infty} x(nT) h(t - nT) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} x(nT) \frac{T \sin(\omega_c (t - nT))}{\pi (t - nT)} \end{aligned}$$

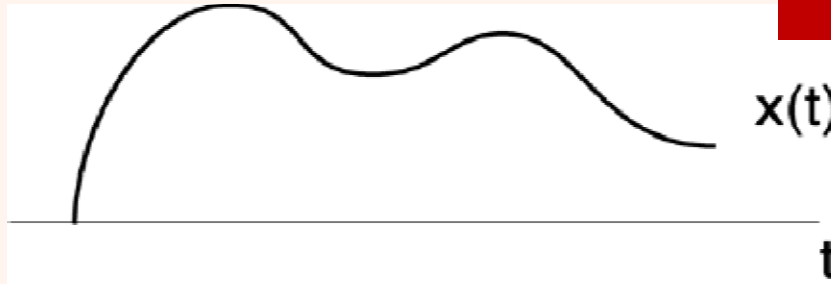


فیلتر پایین‌گذر درون‌یابی را با فرض این‌که سیگنال طیف فرکانسی محدودی دارد، انجام می‌دهد

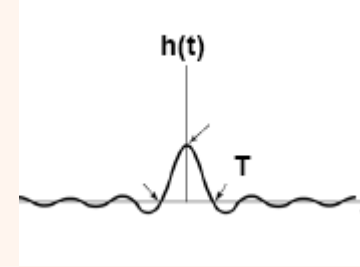
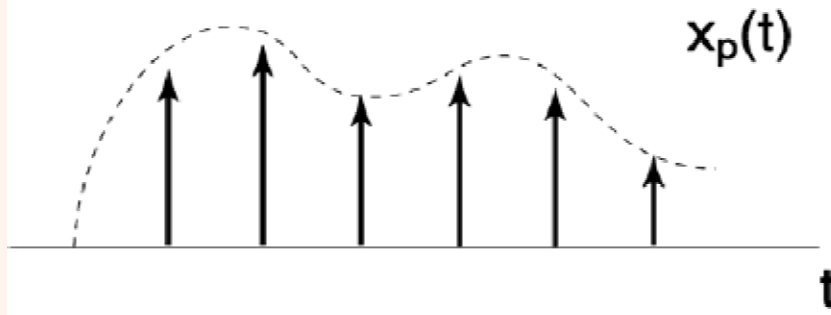


بازسازی سیگنال در دامنه‌ی زمان

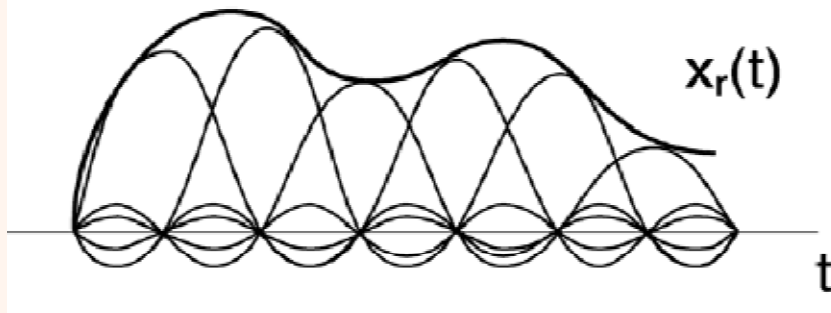
سیگنال اصلی



سیگنال نمونه‌برداری شده

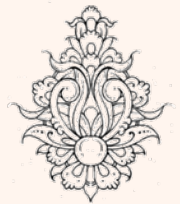
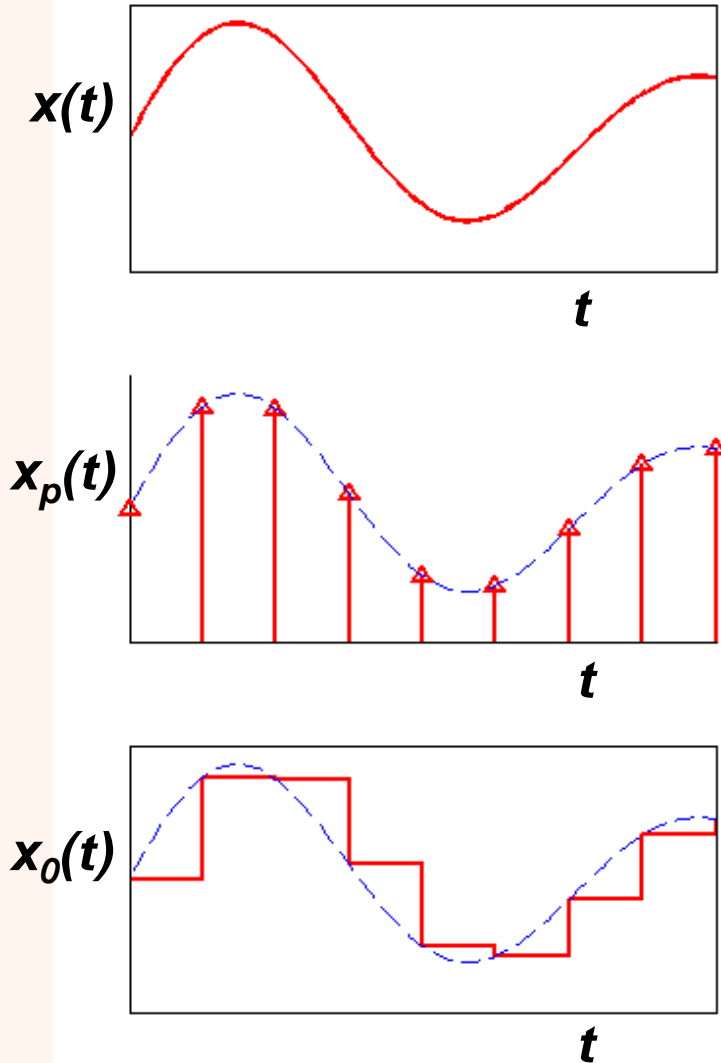


سیگنال بازسازی شده

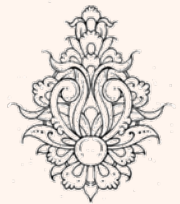
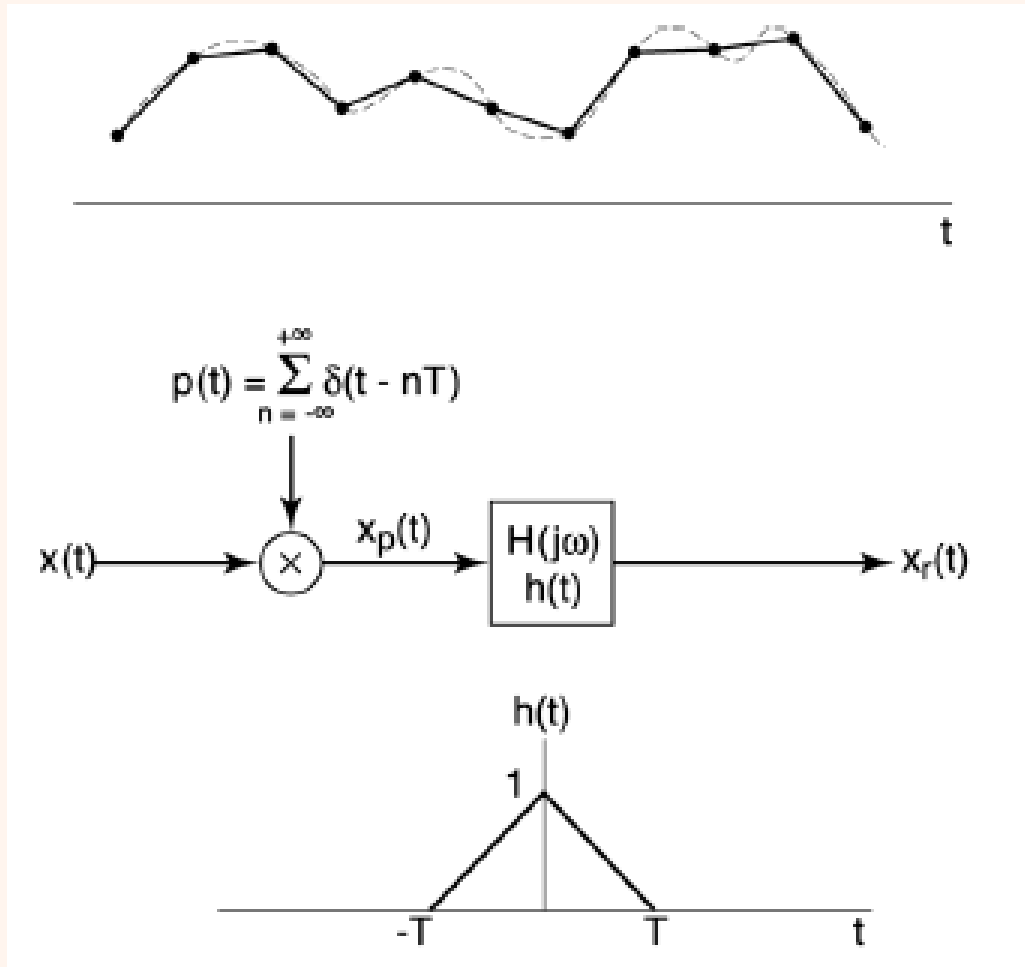


درون‌یابی

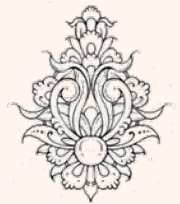
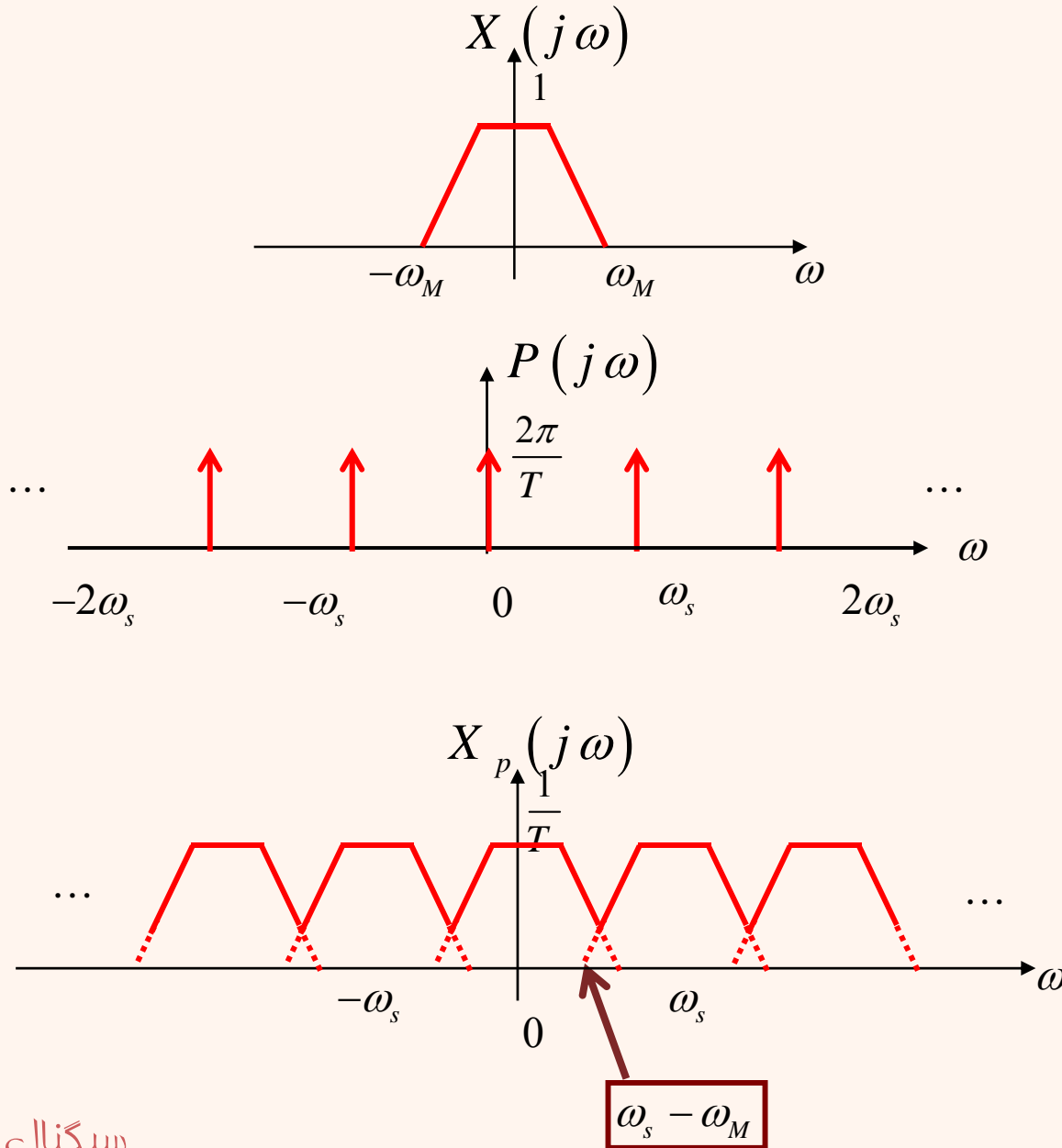
- در عمل برای نمونه‌برداری از قطار ضربه و فیلتر ایده‌آل استفاده نمی‌شود.
- یک نمونه‌ی عملی zero order hold
- درون‌یابی خطی



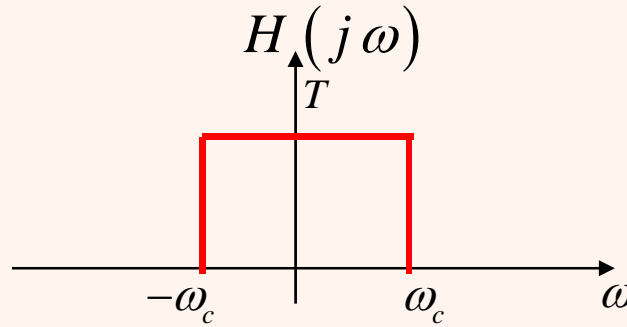
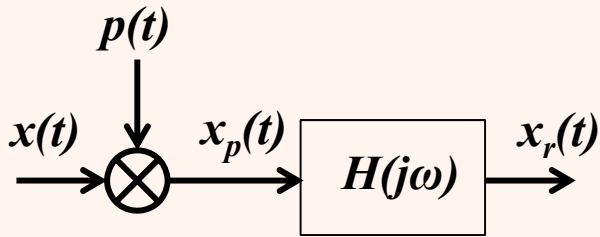
درون‌یابی مرتبه‌ی یک



Undersampling and Aliasing

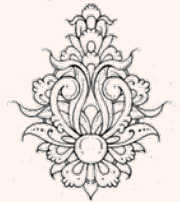
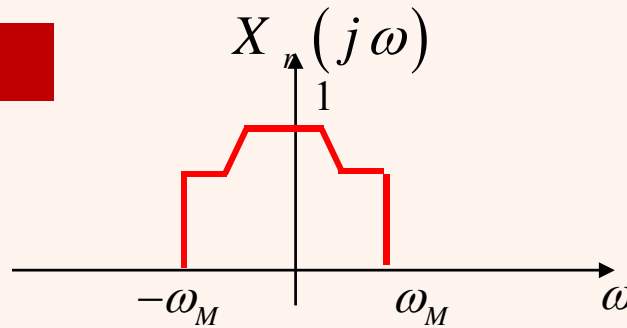


Undersampling and Aliasing

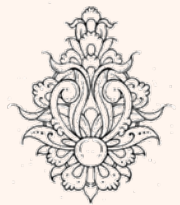
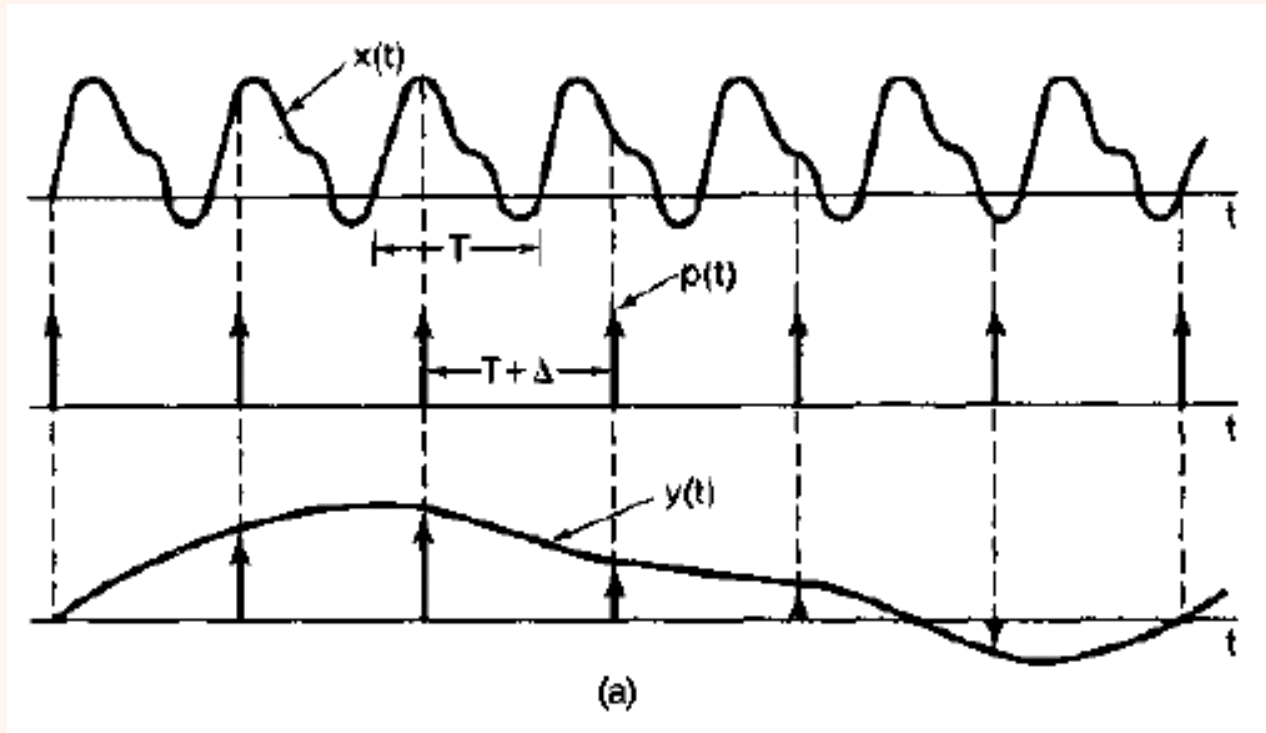


Distortion because of aliasing

$$X_p(j\omega) \neq X_p(j\omega)$$

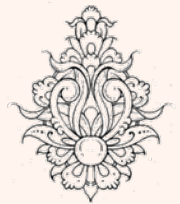
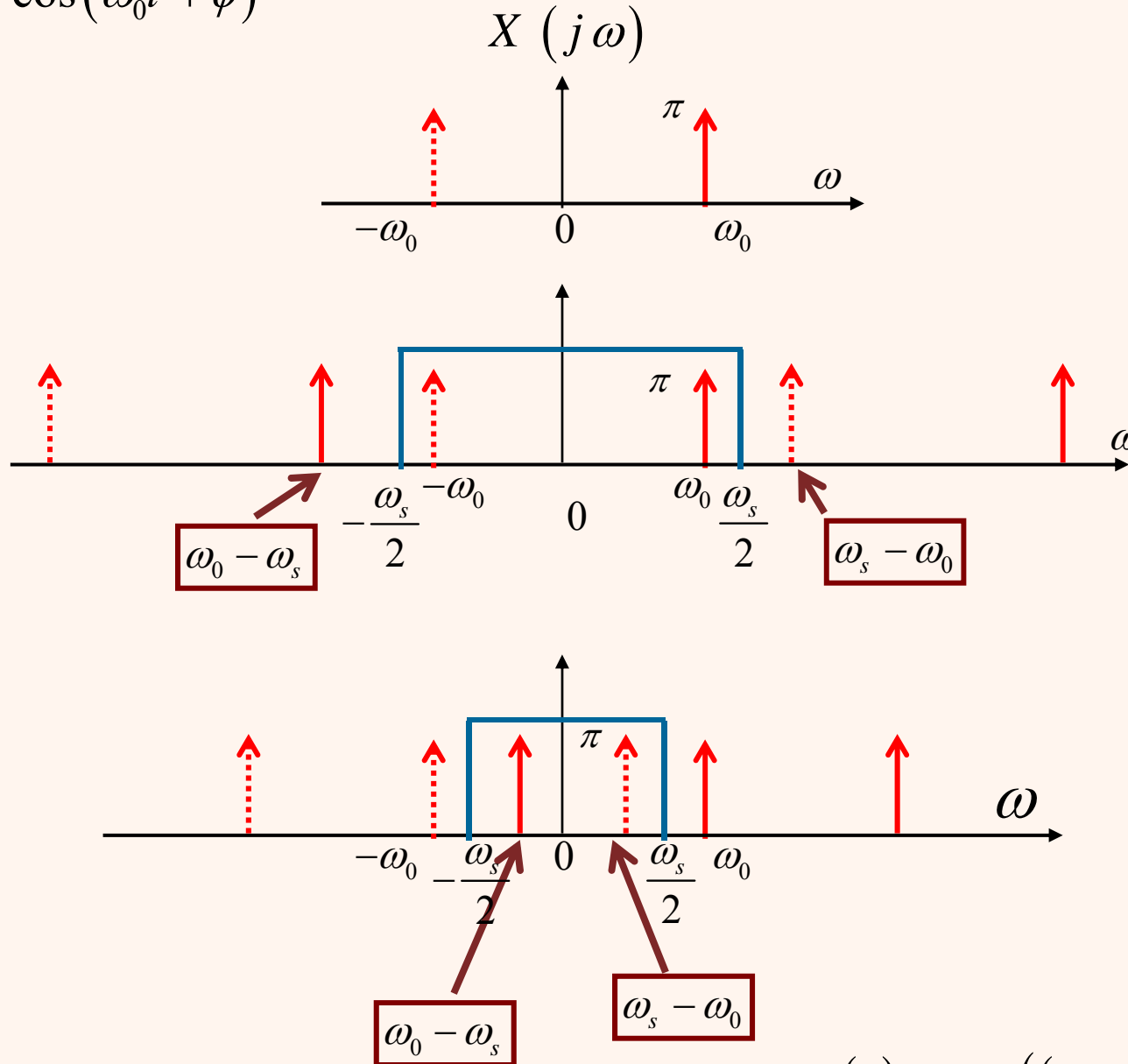


مثال



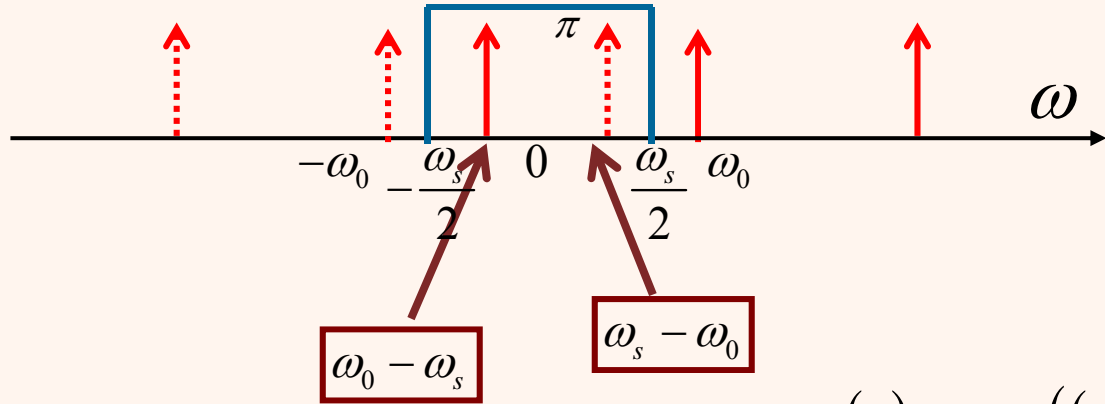
یک مثال ساده

$$x(t) = \cos(\omega_0 t + \phi)$$

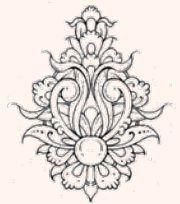
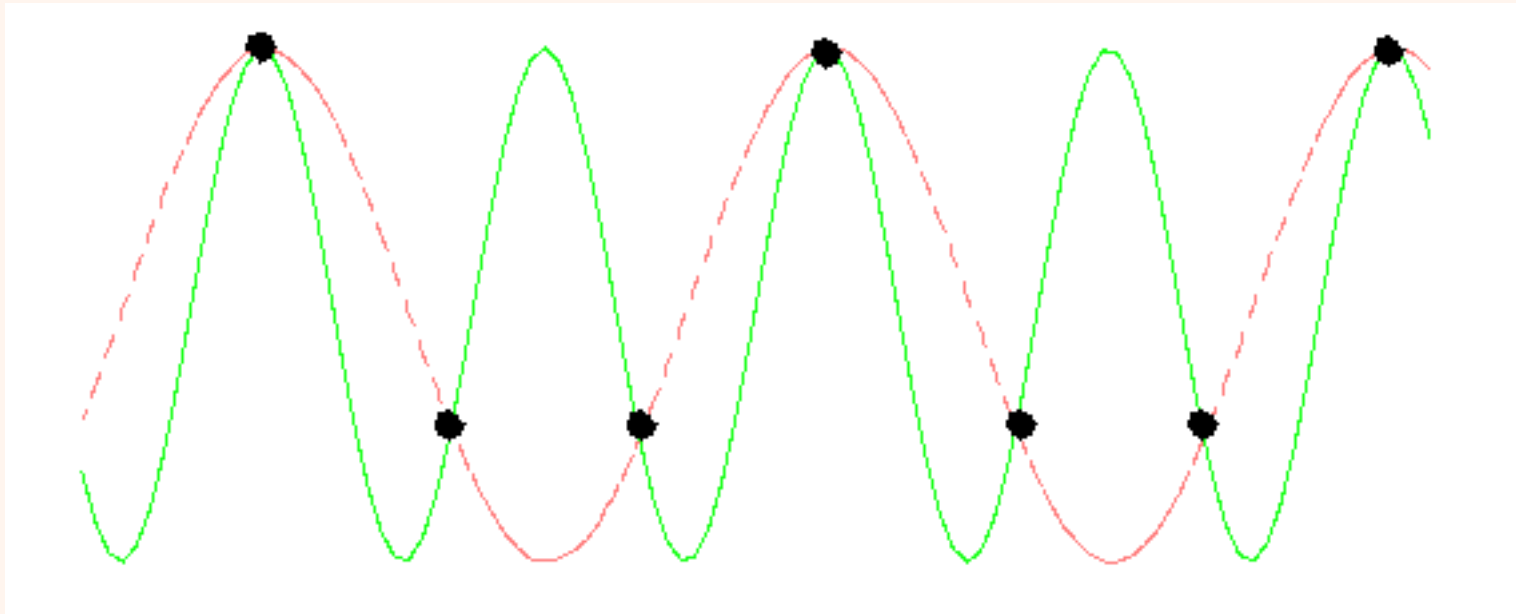


$$x(t) = \cos((\omega_s - \omega_0)t + \phi)$$

ادامه‌ی مثال

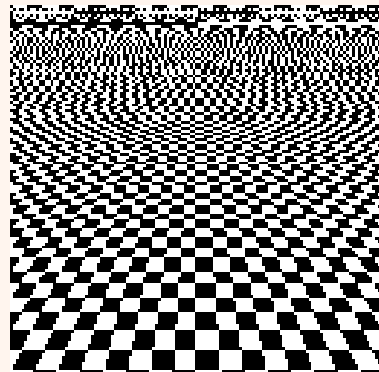


$$x(t) = \cos((\omega_s - \omega_M)t + \phi)$$

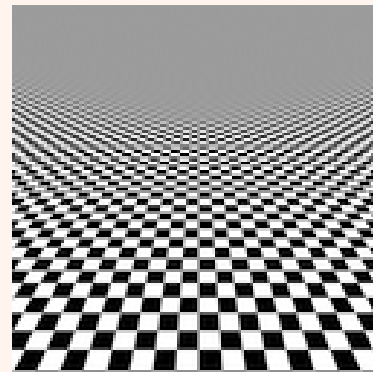


نمونه برداری در فضای دوبعدی

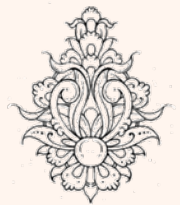
- در سیگنال‌های دوبعدی و بالاتر، نمونه برداری نقش مهم‌تری نسبت به سیگنال‌های یک‌بعدی دارد.
- در مواجهه با بردار حرکت در سیگنال‌های ویدئو، گاهی بردار حرکت نیم‌پیکسلی پاسخ مناسب‌تری خواهد داشت.
- افزون بر این، شیوه‌های متنوع‌تری برای نمونه برداری قابل استفاده خواهد بود.



2D Aliasing

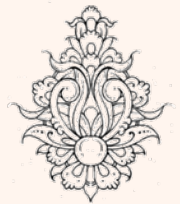
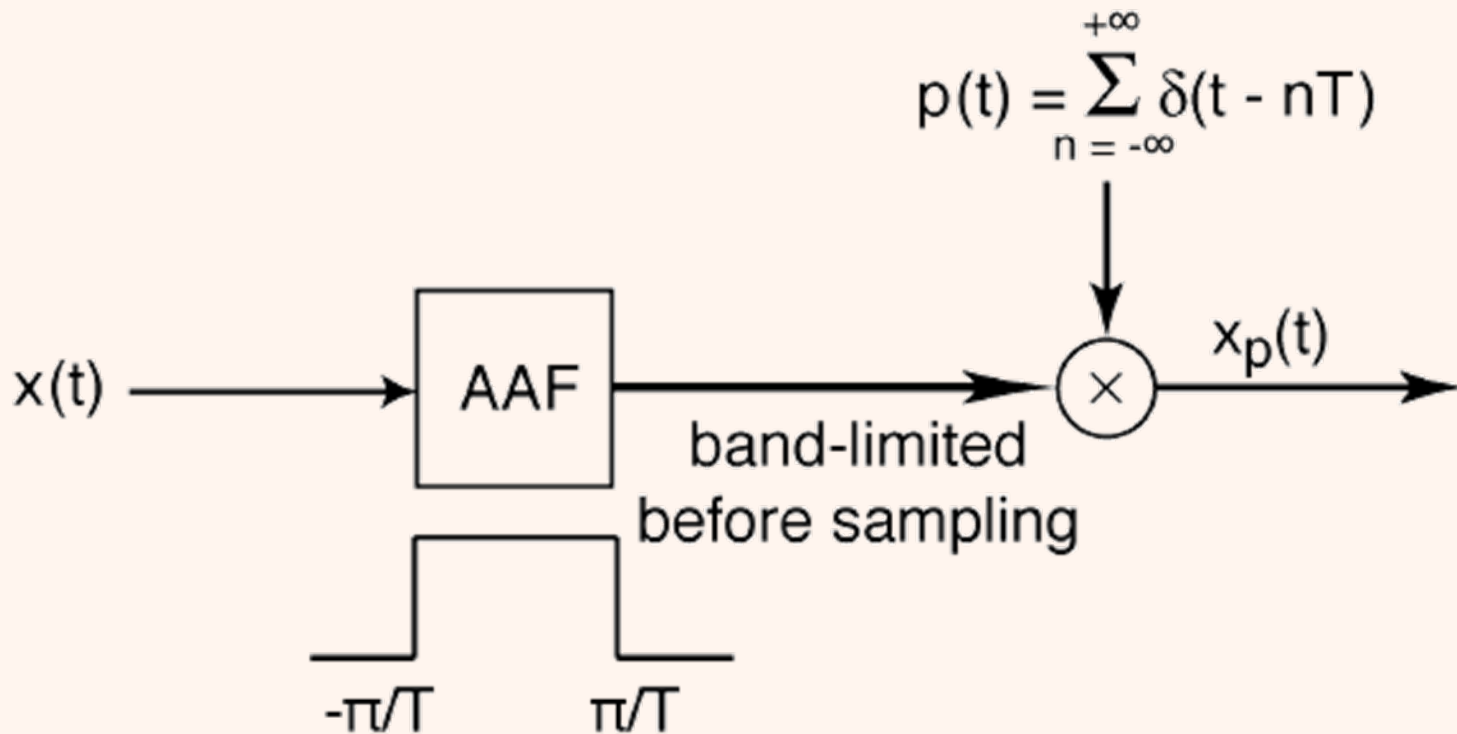


anti-aliasing

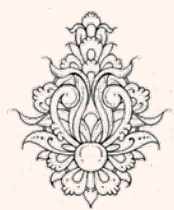
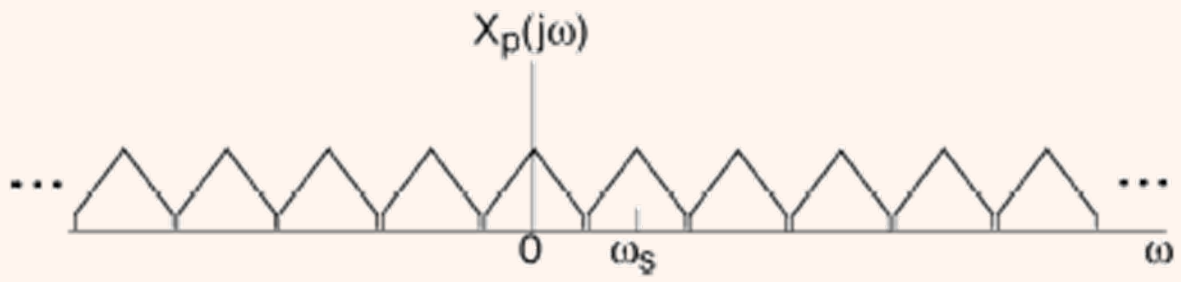
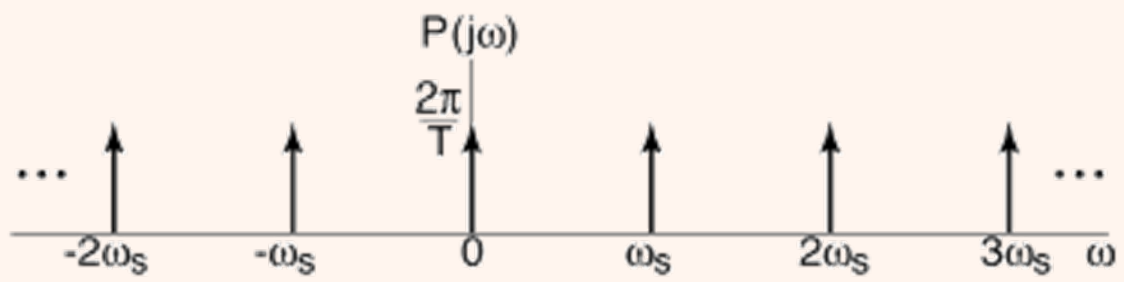
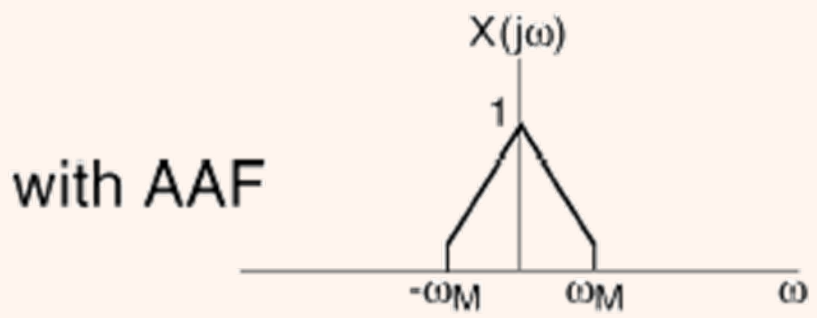


Anti-Alias Filtering (AAF)

- پیش از نمونه برداری از فیلتر AAF استفاده می شود:



The effect of AAF



مثال

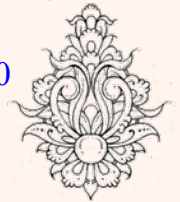
- نرخ نمونه‌برداری برای سیگنالی مانند $x(t)$ برابر با ω است، در مورد سیگنال‌های زیر چه می‌توان گفت؟

$$y(t) = x(t) + x(t-1) \quad Y(j\omega) = X(j\omega) + e^{-j\omega} X(j\omega) \quad \omega_0$$

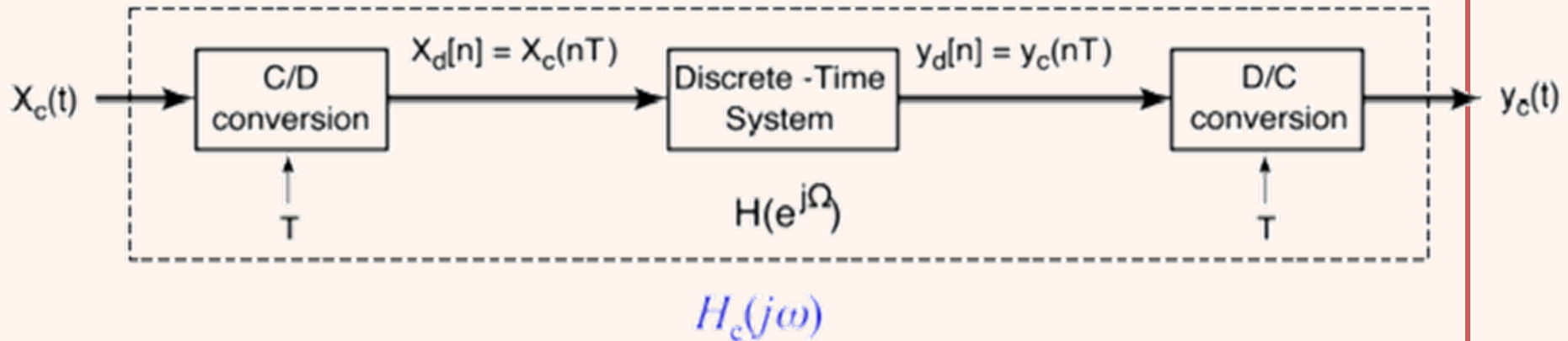
$$y(t) = \frac{dx(t)}{dt} \quad Y(j\omega) = j\omega X(j\omega) \quad \omega_0$$

$$y(t) = x(t)^2 \quad Y(j\omega) = \frac{1}{2\pi} [X(j\omega) * X(j\omega)] \quad 2\omega_0$$

$$y(t) = x(t) \cos \omega_0 t \quad Y(j\omega) = \pi [X(j(\omega - \omega_0)) * X(j(\omega + \omega_0))] \quad 3\omega_0$$



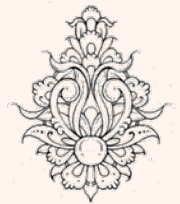
پردازش گسسته سیگنال‌های زمان پیوسته



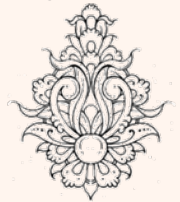
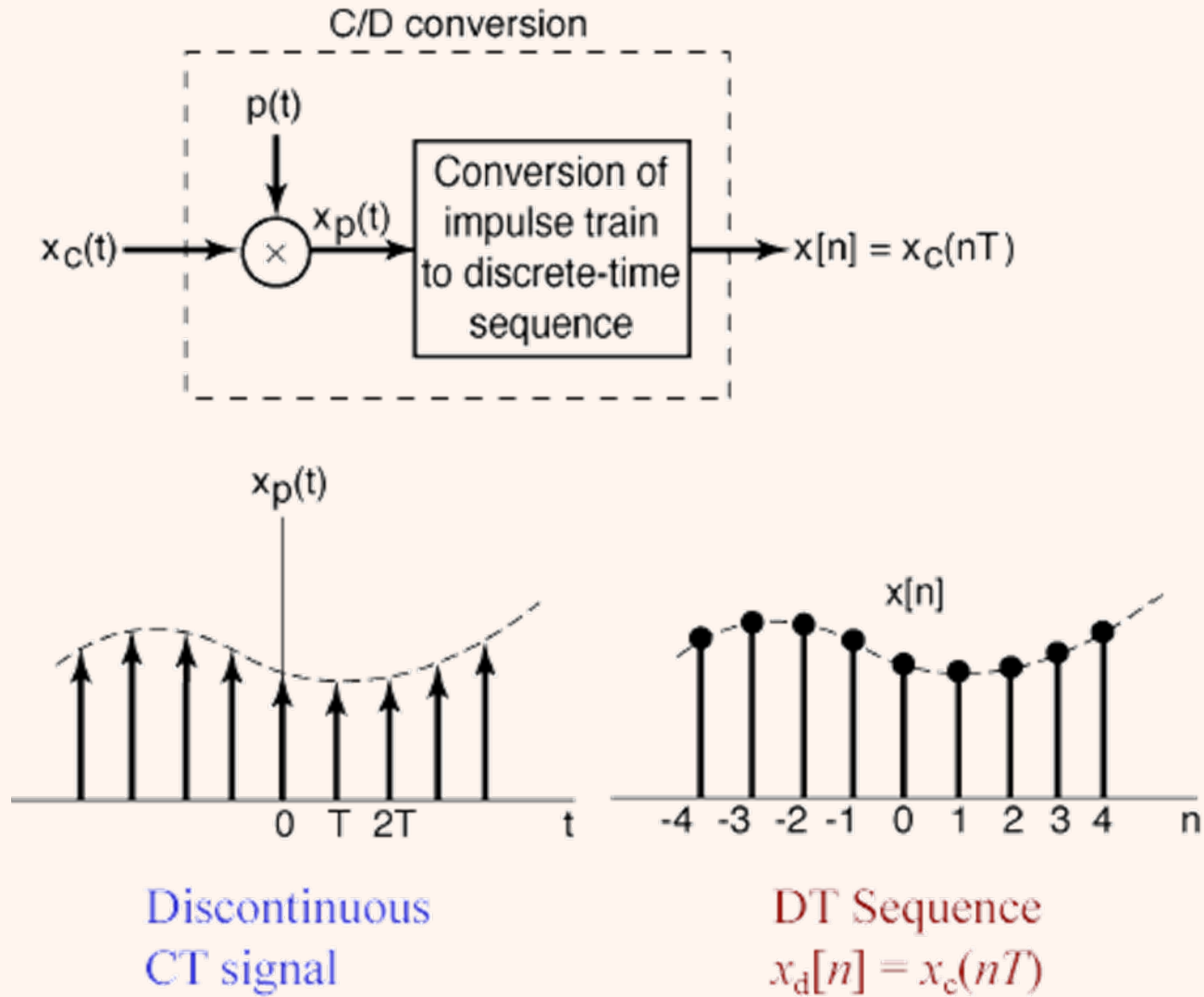
- انجام چنین کاری از این جهات زیر انجام می‌شود:
- ابزارهای پردازش دیجیتال ارزان و در دسترس است؛ مانند کامپیوترهای شخصی و ریزپردازنده‌ها
- سیگنال‌های دیجیتال در برابر نویز مقاوم‌تر هستند،

ω — CT frequency variable

Ω — DT frequency variable ($\Omega = \omega T$)



تفسیر تبدیل سیگنال پیوسته به گسسته در دامنه‌ی زمان



تحلیل در دامنه‌ی فرکانسی

$$x_p(t) = x_c(t) \cdot \sum_{n=-\infty}^{\infty} \delta(t - nT) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} x_c(nT) \delta(t - nT)$$

FT 

$$\delta(t - t_0) \xleftrightarrow{FT} e^{-j\omega t_0}$$

$$X_p(j\omega) = \frac{1}{T} \sum_{k=-\infty}^{\infty} X_c(j(\omega - k\omega_s)) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} x_c(nT) e^{-j\omega nT}$$

CT---periodic with period $\omega_s = 2\pi/T$

$$X_d(e^{j\Omega}) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} x_d[n] e^{-j\Omega n} = \sum_{n=-\infty}^{\infty} x_c(nT) e^{-j\Omega n}$$

($\Omega = \omega T$)

DT---periodic with period 2π

$$X_d(e^{j\Omega}) = X_p\left(j \frac{\Omega}{T}\right)$$

**Note: $\omega_s \Leftrightarrow 2\pi$
CT DT**



تحلیل در دامنه‌ی فرکانسی

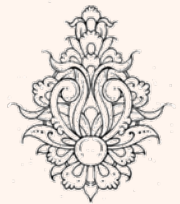
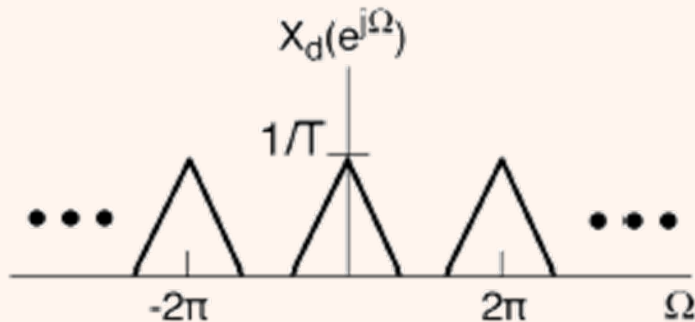
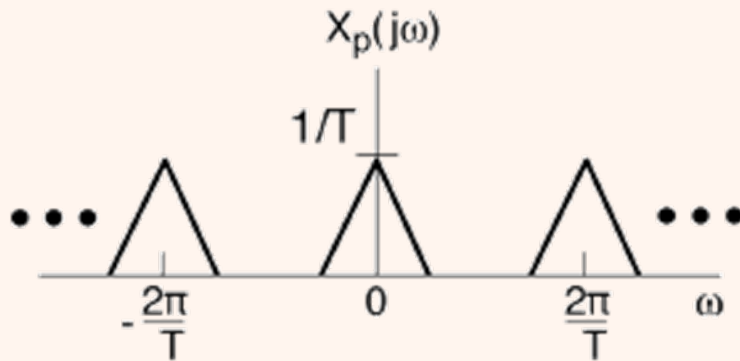
$$X_d(e^{j\Omega}) = X_p\left(j\frac{\Omega}{T}\right)$$

$$X_p(j\omega) = \frac{1}{T} \sum_{k=-\infty}^{\infty} X_c(j(\omega - k\omega_s))$$

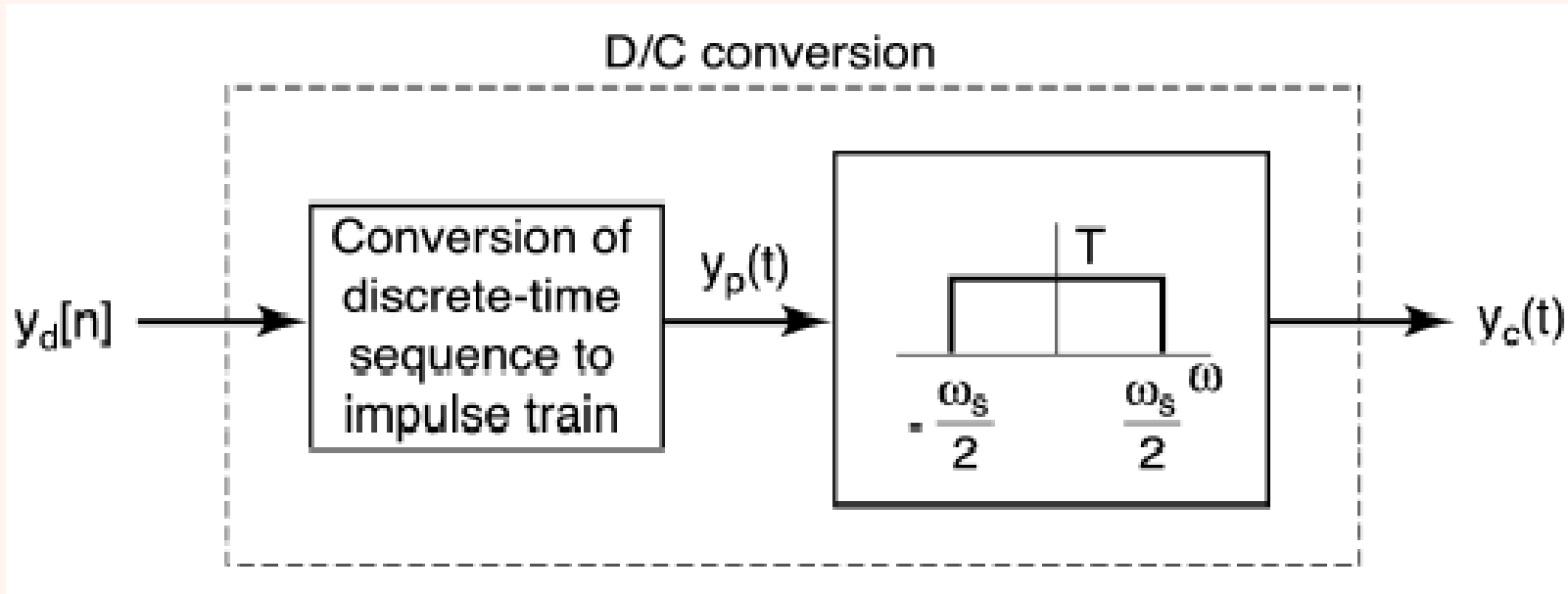
$$= \sum_{n=-\infty}^{\infty} x_c(nT) e^{-j\omega nT}$$

$$X_d(e^{j\Omega}) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} x_d[n] e^{-j\Omega n}$$

$$= \sum_{n=-\infty}^{\infty} x_c(nT) e^{-j\Omega n}$$



تبدیل سیگنال گسسته به پیوسته

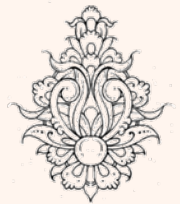


Again, $\Omega = \omega T$

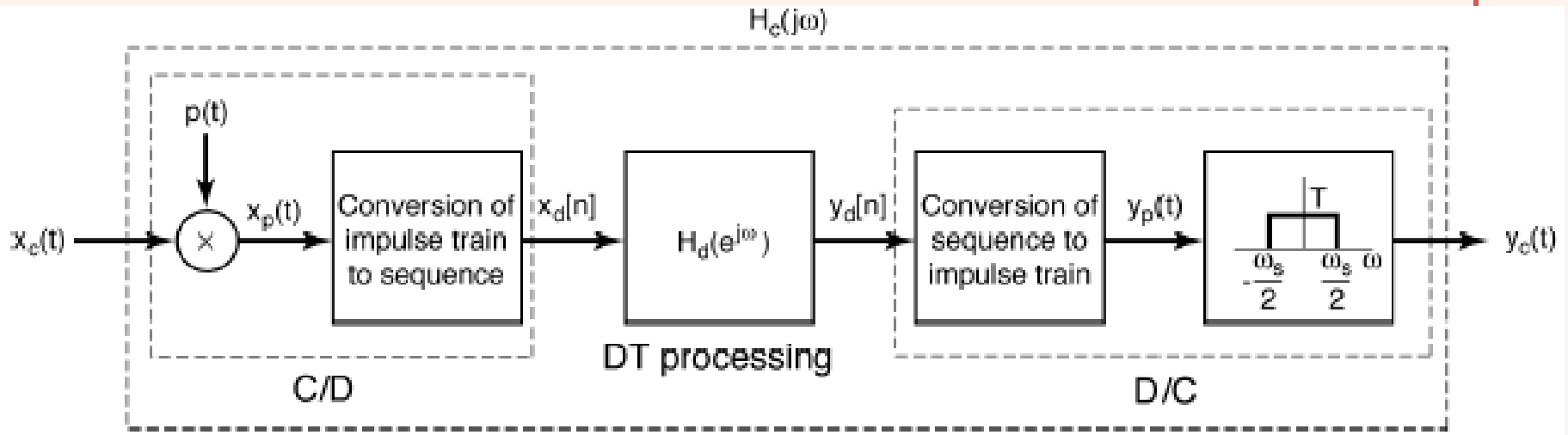
$$Y_p(j\omega) = Y_d(e^{j\omega T})$$

Reverse frequency scaling

$$Y_c(j\omega) = \begin{cases} TY_d(e^{j\omega T}) & |\omega| < \frac{\omega_s}{2} \quad \text{bandlimited} \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$



تصویر کلی



$$Y_c(j\omega) = H_c(j\omega)H_c(j\omega) \leftrightarrow y_c(t) = h_c(t) * x_c(t)$$

