

# به نام خدا

تمرین سری اول  
درس تحلیل هوشمند تصاویر زیست پزشکی  
دکتر محمد حسین رهبان

فرزان رحمانی  
۴۰۳۲۱۰۷۲۵

سوال اول

(آ) نویز نمک فلفلی:

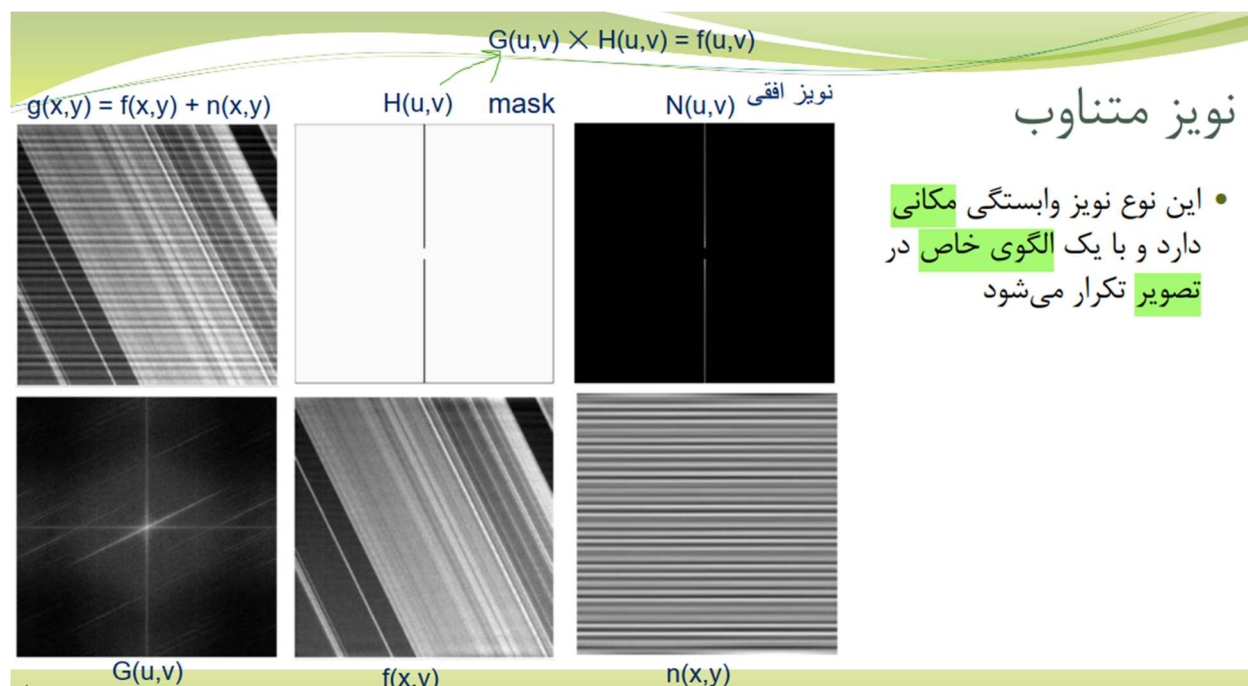
فیلتر: فیلتر میانه (median filter)

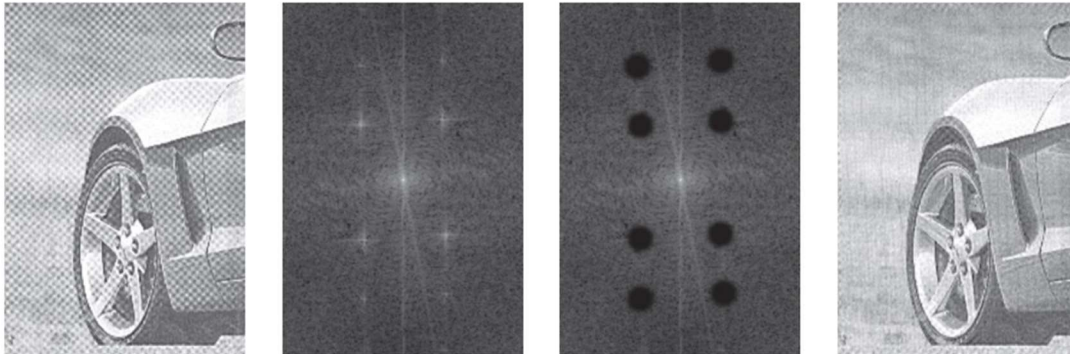
دلیل: فیلتر میانه مخصوصاً برای نویز نمک و فلفل مؤثر است، زیرا مقدار هر پیکسل را با مقدار وسط (چارک دوم) پیکسل های اطراف جایگزین می کند، که ضمن حذف نویز، لبه ها را حفظ می کند. برخلاف فیلترهای خطی، از محو شدن لبه ها جلوگیری می کند و به طور مؤثر نقاط outlier ناشی از نویز نمک و فلفل را حذف می کند. چون که در این نویز مقادیر بسیار بالا یا بسیار پایین در تصویر موجود است پس فیلتر میانه انتخاب درستی است.

نویز متناوب:

فیلتر: فیلتر در حوزه فرکانس با استفاده از ماسک کردن فرکانس نویز

دلیل: چون که این نویز با یک الگوی خاص در تصویر تکرار می شود پس در حوزه فرکانس معادل یک نقطه یا بخش خاص هستند و به خوبی قابل تشخیص هستند. بنابراین ابتدا تبدیل فوریه تصویر را محاسبه میکنیم و سپس با استفاده از فیلتر ماسک کننده الگوی خاص در حوزه فرکانس و تبدیل فوریه معکوس به تصویر بدون نویز خواهیم رسید. نمونه ای از این کار در تصاویر زیر آمده است:





(ب)

مزیت: مهمترین مزیت HSV (Hue, Saturation, Value) نسبت به RGB (Red, Green, Blue) همسویی آن با درک انسان از رنگ ها است. HSV محتوای رنگی (Hue) را از اطلاعات شدت روشنایی (Value) جدا می کند و آن را برای تنظیمات رنگ بصری تر می کند. این جداسازی امکان دستکاری آسان تر شدت روشنایی و رنگ را به طور مستقل فراهم می کند.

کاربرد ها:

- تشخیص اشیا: HSV اغلب در تشخیص اشیا (object detection) استفاده می شود، به ویژه برای ناحیه بندی مبتنی بر رنگ (color-based segmentation)، زیرا جداسازی رنگ ها بر اساس رنگ آسان تر است.
- ویرایش تصویر: برای برنامه هایی مانند ویرایش تصویر یا تصحیح رنگ، کار در HSV ترجیح داده می شود زیرا تغییر رنگ بدون تأثیر بر روشنایی یا کنتراست بصری تر است.
- آستانه گذاری مبتنی بر رنگ: HSV در کاربردهای آستانه گذاری که نیاز به شناسایی یا جداسازی طیف های رنگی خاص (رنگ ها) است، به عنوان مثال، در تصویربرداری زیست پزشکی نظیر پاتولوژی برای تقسیم بندی انواع بافت بر اساس رنگ مفید است.
- پیش پردازش: همچنین در پیش پردازش و پردازش هایی که نیاز به تفکیک رنگ دارند کاربرد دارد.

(پ)

یافته های تحقیق:

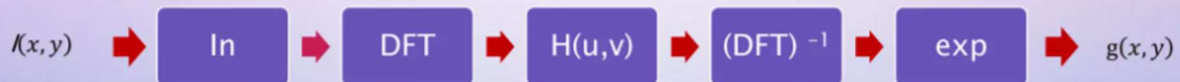
فیلتر Homomorphic یک تکنیک در دامنه فرکانس است که برای بهبود ظاهر و کیفیت تصویر با نرمال سازی همزمان روشنایی و افزایش کنتراست استفاده می شود (normalizing the illumination and enhancing the contrast). این روش با جداسازی اجزای روشنایی<sup>1</sup> (مولفه های فرکانس پایین) و بازتاب<sup>2</sup> (اجزای فرکانس بالا) یک تصویر کار می کند. پس از آن، به طور انتخابی فرکانس های بالا (reflectance) را تقویت می کند و فرکانس های پایین (illumination) را کاهش می دهد و در نتیجه کنتراست و عادی سازی روشنایی بهتری ایجاد می کند. در زیر الگوریتم این فیلتر آمده است:

<sup>1</sup> illumination

<sup>2</sup> reflectance

## OPERATION

Then we use a high-pass filter in the log domain to remove the low-frequency illumination component while preserving the high-frequency reflectance component. The basic steps in homomorphic filtering are shown in the diagram below:

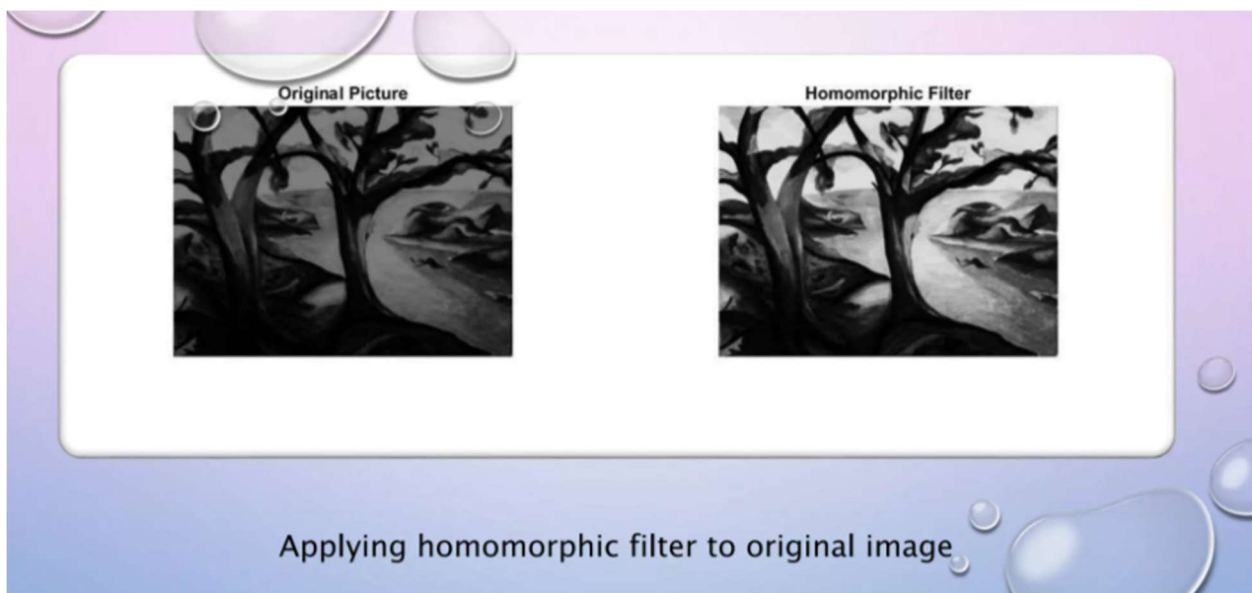


The illumination component of an image generally is characterized by slow spatial variations, while the reflectance component tends to vary abruptly, particularly at junction of dissimilar objects.

کارایی:

فیلتر همومورفیک در موارد زیر موثر است:

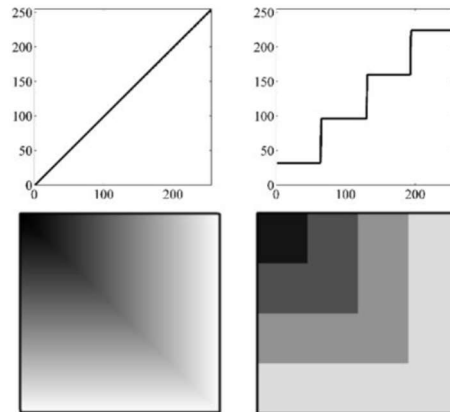
- شرایط نوری غیریکنواختی در تصویر وجود دارد، مانند سایه ها یا روشنایی ناهموار.
- تصاویری با کنتراست کم که ویژگی های مهم به وضوح قابل تشخیص نیستند.
- به طور گسترده در تصویربرداری زیست پزشکی برای بهبود کنتراست در تصاویری که بافت ها یا ساختارهای سلولی شرایط نوری متفاوتی دارند استفاده می شود.



(ت)

تعریف: کانتورینگ کاذب (False contouring) به یک جلوه بصری مصنوعی اطلاق می‌شود که شبیه خطوط یا برجستگی‌هایی است که در یک تصویر ظاهر می‌شوند و در صحنه اصلی وجود ندارد. این اثر معمولاً در تصاویر با عمق بیت پایین (low-bit-depth) و با low dynamic range زمانی اتفاق می‌افتد که درجه بندی رنگ یا شدت کافی وجود نداشته باشد و به جای انتقال smooth، به "steps" یا "گام‌ها" قابل مشاهده منجر شود.

وقوع: در طول کوانتیزاسیون، به ویژه زمانی که تصاویر با سطوح شدت کمتری نمایش داده می‌شوند (مانند ۴ بیت) و تغییر تدریجی در شدت روشنایی در یک منطقه بزرگ رخ می‌دهد. این جلوه در تصاویر با گرادیان‌های صاف، مانند آسمان یا سایه‌ها، که در آن انتقال صاف بین رنگ‌ها یا سطوح روشنایی با مراحل گسسته تقریبی می‌شود، برجسته‌ترین است.



## سوال دوم

(آ)

یکسان سازی هیستوگرام تکنیکی است که در پردازش تصویر برای بهبود کنتراست تصویر استفاده می‌شود. ایده اصلی این است که متداول ترین مقادیر شدت روشنایی را پخش کنیم تا تصویر از dynamic range موجود بهتر استفاده کند. به صورت زیر عمل می‌کند:

۱. محاسبه هیستوگرام: ابتدا هیستوگرام تصویر محاسبه می‌شود. هیستوگرام فرکانس هر سطح شدت در تصویر را نشان می‌دهد.
۲. تابع توزیع تجمعی (CDF): یک هیستوگرام تجمعی ایجاد می‌شود که مجموع تجمعی هیستوگرام نرمال شده است.
۳. نقشه برداری: مقادیر شدت تصویر با استفاده از CDF به مقادیر جدید نگاشت می‌شوند. این نقشه‌برداری مجدد شدت‌ها را در محدوده کامل موجود توزیع می‌کند و مناطق تیره‌تر را روشن‌تر و مناطق روشن‌تر را تیره‌تر می‌کند، بنابراین کنتراست را بهبود می‌بخشد.

به ویژه زمانی مفید است که پیش زمینه و پس زمینه تصویر هر دو بسیار تاریک یا هر دو بسیار روشن هستند و تغییرات کمی در سطوح شدت وجود دارد.

## متعادل سازی هیستوگرام

$$s = T(r) \quad 0 \leq r \leq L - 1$$

$$0 \leq T(r) \leq L - 1 \quad T(r_2) \geq T(r_1) \text{ for } r_2 > r_1$$

• چگالی احتمال شدت روشنایی در تصویر اولیه را با  $p_r(r)$  و در تصویر جدید را با  $p_s(s)$  نشان می‌دهیم

• تابع چگالی احتمال (pdf)  
Probability distribution function

$$p_x(x) = \frac{Pr(x \leq X < x + dx)}{dx}$$

• تابع توزیع تجمعی (cdf)  
cumulative distribution function

$$P_x(x) = Pr(X \leq x)$$

$$P_x(x) = \int_{-\infty}^x p_x(x) dx \quad p_x(x) = \frac{d}{dx} P_x(x)$$

## تبدیل توزیع احتمال

- اگر  $T$  یک تابع یکنوا از  $r$  باشد رابطه توزیع احتمال  $s$  برابر است با:

$$p_s(s) = p_r(r) \left| \frac{dr}{ds} \right|$$

- هدف از متعادل سازی هیستوگرام آن است که توزیع  $s$  یکنواخت باشد

$$p_s(s) = \frac{1}{L-1} = p_r(r) \left| \frac{dr}{ds} \right|$$

$$\left| \frac{ds}{dr} \right| = \left| \frac{dT(r)}{dr} \right| = (L-1)p_r(r) \Rightarrow T(r) = (L-1)P_r(r)$$

## تبدیل توزیع احتمال گسسته

هیستوگرام نرمالیزه

$$p_r(r_k) = \frac{n_k}{n}$$

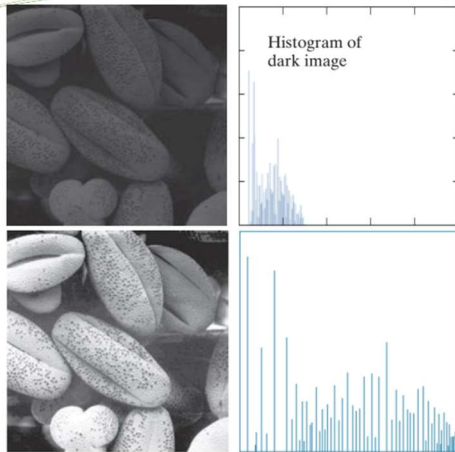
- احتمال تخمینی از هر سطح روشنایی

- تابع تبدیل که معادل با توزیع تجمعی است

$$s_k = T(r_k) = (L-1) \sum_{j=0}^k p_r(r_j) = \frac{L-1}{n} \sum_{j=0}^k n_j$$

- در فضای گسسته نمی توان انتظار داشت که توزیع حاصل کاملاً یکنواخت باشد

## متعادل سازی هیستوگرام



(ب)

سوال دوم ب) ابتدا به مناسبه CDF ها از روی PDF های پردازیم.

$$P_r(r) = 2 - 2r \longrightarrow F_r(r) = \int_0^r (2 - 2r') dr' = 2r - r^2 = r(2 - r)$$

$$P_z(z) = 2z \longrightarrow F_z(z) = \int_0^z 2z' dz' = z^2$$

چون CDF ها پس از اعمال تبدیل باید به هم *match* بشوند پس آن ها را برابر قرار می دهیم

$$F_z(z) = F_r(r) \longrightarrow z^2 = 2r - r^2 \quad \text{و معادله بدست آمده را حل می کنیم.}$$

$$\longrightarrow r^2 - 2r + z^2 = 0 \xrightarrow{\text{معادله درجه دوم}} r = \frac{-(-2) \pm \sqrt{(-2)^2 - 4(1)(z^2)}}{2(1)}$$

$$\longrightarrow r = \frac{2 \pm \sqrt{4 - 4z^2}}{2} = 1 \pm \sqrt{1 - z^2} \quad \begin{matrix} r \in [0, 1] \\ \text{ریشه منفی را انتخاب می کنیم.} \end{matrix} \longrightarrow \boxed{r = 1 - \sqrt{1 - z^2}}$$

$$\begin{matrix} \text{حال معادله را برای} \\ z \text{ هم پیدا می کنیم.} \end{matrix} \longrightarrow \sqrt{1 - z^2} = 1 - r \longrightarrow 1 - z^2 = (1 - r)^2 = 1 - 2r + r^2$$

$$\longrightarrow -z^2 = -2r + r^2 \longrightarrow \cancel{z^2} = \cancel{2r} - r^2 \longrightarrow z^2 = 2r - r^2 \longrightarrow z = \pm \sqrt{2r - r^2}$$

$$\xrightarrow{z \in [0, 1]} z = +\sqrt{2r - r^2} \longrightarrow \boxed{z = T(r) = \sqrt{2r - r^2}}$$

این همان تبدیلی است که  $r$  را تبدیل به  $z$  می کند.

$$\boxed{\begin{matrix} r = 1 - \sqrt{1 - z^2} \\ z = T(r) = \sqrt{2r - r^2} \end{matrix}}$$

این تبدیل توزیع شدت روشایی را  
از  $P_r(r) = 2 - 2r$  تبدیل به  $P_z(z) = 2z$  می کند.



(a) Show that  $\underbrace{y(t-1)}_{LHS} = \underbrace{x(t-\tau) \star h(t+1)}_{RHS}$

طبق فرض سؤال و تعریف Convolution داریم  $\Rightarrow y(t) = (x \star h)(t) = \int_{-\infty}^{\infty} x(\tau) h(t-\tau) d\tau$

نسبت چپ تساوی  $LHS = y(t-1) = \int_{-\infty}^{\infty} x(\tau) h(t-1-\tau) d\tau$

نسبت راست تساوی  $RHS = (x(t-\tau) \star h(t+1)) = \int_{-\infty}^{\infty} x(t-\tau-\tau') h(\tau'+1) d\tau'$

تغییر متغیر  $\Rightarrow \boxed{t-\tau-\tau' = \tau''} \rightarrow d\tau' = -d\tau'' \rightarrow \begin{cases} \tau' = \infty \rightarrow \tau'' = -\infty \\ \tau' = -\infty \rightarrow \tau'' = \infty \end{cases}$

$RHS = \int_{+\infty}^{-\infty} x(\tau'') h(t-\tau-\tau'+1) (-d\tau'') = \int_{-\infty}^{+\infty} x(\tau'') h(t-1-\tau'') d\tau''$

نسبت چپ تساوی

$\Rightarrow LHS = RHS$

$y(t-1) = \int_{-\infty}^{\infty} x(\tau) h(t-1-\tau) d\tau = \int_{-\infty}^{\infty} x(\tau'') h(t-1-\tau'') d\tau'' = x(t-\tau) \star h(t+1)$

(b) show that  $\underbrace{y(-t)}_{LHS} = \underbrace{x(-t) \star h(-t)}_{RHS}$

$y(t) = (x \star h)(t) = \int_{-\infty}^{\infty} x(\tau) h(t-\tau) d\tau$

$LHS = y(-t) = \int_{-\infty}^{\infty} x(\tau) h(-t-\tau) d\tau$

$RHS = x(-t) \star h(-t) = \int_{-\infty}^{\infty} x(-t-\tau') h(-t+\tau') d\tau' = \int_{+\infty}^{-\infty} x(\tau'') h(-t-\tau'') (-d\tau'')$

$RHS = \int_{-\infty}^{\infty} x(\tau'') h(-t-\tau'') d\tau'' = \text{نسبت چپ تساوی} = LHS$

$\tau'' = -\tau$   
 $d\tau'' = -d\tau$

$LHS = y(-t) = \int_{-\infty}^{\infty} x(\tau) h(-t-\tau) d\tau = \int_{-\infty}^{\infty} x(\tau'') h(-t-\tau'') d\tau'' = x(-t) \star h(-t)$

$\text{RHS}$

(c) show that  $\frac{d}{dt} y(t) = (x * h')(t)$      $y(t) = (x * h)(t)$

$$\frac{d}{dt} y(t) = \frac{d}{dt} \left( \int_{-\infty}^{\infty} x(\tau) h(t-\tau) d\tau \right)$$

چون  $x(\tau)$  تابع  $t$  نیست پس مشتق را می توانیم داخل انتگرال آوریم.

$$\frac{d}{dt} y(t) = \int_{-\infty}^{\infty} x(\tau) \frac{d}{dt} h(t-\tau) d\tau = \int_{-\infty}^{\infty} x(\tau) h'(t-\tau) d\tau$$

طبق قاعده زنجیره ای مشتق  $\frac{d}{dt} h(t-\tau) = h'(t-\tau)$

طبق تعریف کانولوشن  $(x * h')(t) = \frac{d}{dt} y(t)$  طرف راست تساوی

(d) show that  $\frac{LHS}{y(t)} = (x_I * h')(t)$  where  $x_I = \int_{-\infty}^t x(\tau) d\tau$  RHS

Convolution تعریف  $\Rightarrow y(t) = (x * h)(t) = \int_{-\infty}^{\infty} x(\tau) h(t-\tau) d\tau$

$$\int u dv = uv - \int v du \quad u = x_I$$

تعریف:  $x_I = \int_{-\infty}^t x(\tau) d\tau \rightarrow x(t) = \frac{d}{dt} x_I(t)$

LHS  
 $y(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{d}{d\tau} x_I(\tau) h(t-\tau) d\tau$

$$y(t) = x_I(\tau) h(t-\tau) \Big|_{-\infty}^{\infty} - \int_{-\infty}^{\infty} x_I(\tau) \frac{d}{d\tau} h(t-\tau) d\tau$$

(فرض اینکه  $h(t)$  علی  $h(-\infty) = 0$  و  $h(\infty)$  محدود است. (فرض اینکه  $x(t)$  محدود است.  $x_I(\infty)$  محدود است.)

$\tau = -\infty \rightarrow x_I(-\infty) = 0$  (باز هم به تعریف)  $h(\infty)$  محدود است.

$$y(t) = \int_{-\infty}^{\infty} x_I(\tau) h'(t-\tau) d\tau = (x_I * h')(t) = \text{RHS} = \text{طرف راست تساوی}$$

LHS = RHS  $\Rightarrow y(t) = (x_I * h')(t)$



سوال چهارم

$$(a) H(z) = \frac{Y(z)}{X(z)}$$

$$x[n] \xrightarrow{\text{تبدیل } z} \begin{cases} x_1[n] = \left(\frac{1}{r}\right)^n u[n] \\ x_2[n] = r^n u[-n-1] \end{cases} \begin{cases} X_1(z) = \sum_{n=0}^{\infty} \left(\frac{1}{r}\right)^n z^{-n} = \frac{z}{z - \frac{1}{r}} \\ X_2(z) = \sum_{n=-\infty}^{-1} r^n z^{-n} = \frac{z}{z - r} \end{cases}$$

ROC:  $|z| > \frac{1}{r}$   
ROC:  $|z| < r$

$$\Rightarrow X(z) = \frac{z}{z - \frac{1}{r}} + \frac{z}{z - r}, \quad \underbrace{\frac{1}{r} < |z| < r}_{\text{ROC}}$$

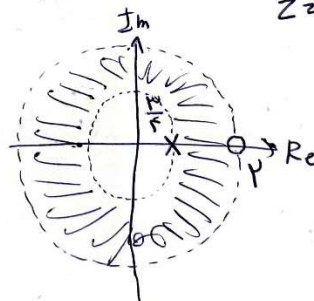
$$Y[n] \xrightarrow{\text{تبدیل } z} \begin{cases} Y_1[n] = 4\left(\frac{1}{r}\right)^n u[n] \\ Y_2[n] = -4\left(\frac{r}{K}\right)^n u[n] \end{cases} \begin{cases} Y_1(z) = 4 \frac{z}{z - \frac{1}{r}} \\ Y_2(z) = -4 \sum_{n=0}^{\infty} \left(\frac{r}{K}\right)^n z^{-n} = \frac{4z}{z - \frac{r}{K}} \end{cases}$$

ROC:  $|z| > \frac{1}{r}$   
ROC:  $|z| > \frac{r}{K}$

$$Y(z) = \frac{4z}{z - \frac{1}{r}} - \frac{4z}{z - \frac{r}{K}}$$

$$H(z) = \frac{\frac{4z}{z - \frac{1}{r}} - \frac{4z}{z - \frac{r}{K}}}{\frac{z}{z - \frac{1}{r}} + \frac{z}{z - r}} = \frac{z - r}{z - \frac{r}{K}}, \quad \text{ROC: } \frac{r}{K} < |z| < r$$

صفر در  $z = r$   
قطب در  $z = \frac{r}{K}$



$$(b) \quad H(z) = \frac{z - r}{z - \frac{r}{K}} = 1 - \frac{\frac{\omega}{K}}{r - \frac{r}{K}}$$

$$h[n] = \delta[n] - \frac{\omega}{K} \left(\frac{r}{K}\right)^n u[n]$$

$1 \rightarrow \delta[n]$   
 $\frac{1}{z-a} \rightarrow a^n u[n]$

باسف ضرب سیستم

$$(c) \quad H(z) = \frac{z - r}{z - \frac{r}{K}} = \frac{Y(z)}{X(z)} \Rightarrow (z - \frac{r}{K}) Y(z) = (z - r) X(z)$$

$$\rightarrow (1 - \frac{r}{K} z^{-1}) Y(z) = (1 - r z^{-1}) X(z)$$

$$\rightarrow y[n] - \frac{r}{K} y[n-1] = x[n] - r x[n-1]$$

$$\rightarrow y[n] = \frac{r}{K} y[n-1] + x[n] - r x[n-1]$$

(a)  $x[n] = \delta[n - n_0]$   $x[n] = \delta[n - n_0] = \begin{cases} 1 & n = n_0 \\ 0 & n \neq n_0 \end{cases}$  سوال پنجم

Discrete Fourier Transform  $\rightarrow X[k] = \sum_{n=0}^{N-1} x[n] e^{-j\omega_k n} = \sum_{n=0}^{N-1} \delta[n - n_0] e^{-j\omega_k n}$

$n \neq n_0 \rightarrow 0$   
 $n = n_0 \rightarrow e^{-j\omega_k n_0} = e^{-j\frac{2\pi}{N} k n_0}$   
 $\rightarrow X[k] = e^{-j\frac{2\pi}{N} k n_0}, k = 0, 1, \dots, N-1$

(b)  $x[n] = \begin{cases} 1 & 0 \leq n \leq \frac{N}{P} - 1 \\ 0 & \frac{N}{P} \leq n \leq N-1 \end{cases}$

$X[k] = \sum_{n=0}^{N-1} x[n] e^{j\omega_k n} = \sum_{n=0}^{\frac{N}{P}-1} 1 \times e^{-j\omega_k n} = \sum_{n=0}^{\frac{N}{P}-1} e^{-j\omega_k n} = \frac{1 - e^{-j\omega_k \frac{N}{P}}}{1 - e^{-j\omega_k}}$

$X[k] = \frac{1 - e^{-j\omega_k \frac{N}{P}}}{1 - e^{-j\omega_k}} = \frac{1 - e^{-j\frac{2\pi}{N} k \frac{N}{P}}}{1 - e^{-j\frac{2\pi}{N} k}} = \frac{1 - e^{-j2\pi k/P}}{1 - e^{-j2\pi k/N}}$

$k = 0, 1, \dots, N-1$

(c)  $x[n] = \begin{cases} 1, & n \text{ is odd} \\ 0, & n \text{ is even} \end{cases}$

$$X[k] = \sum_{n=0}^{N-1} x[n] e^{-j\omega kn} = \sum_{\text{odd } n} e^{-j\omega kn} + \underbrace{\sum_{\text{even } n} e^{-j\omega kn}}_0$$

$$X[k] = \sum_{\text{odd } n} e^{-j\omega kn} = \sum_{m=0}^{N/2-1} e^{-j\omega k(2m+1)}$$

$n = 2m+1$   
 $m = 0, 1, 2, \dots, \frac{N}{2}-1$   
 $n = 1, 2, 3, \dots, N-1$

$$X[k] = \sum_{m=0}^{\frac{N}{2}-1} e^{-j\omega k(2m+1)}$$

$$X[k] = e^{-j\omega k} \sum_{m=0}^{\frac{N}{2}-1} e^{-2j\omega km} \xrightarrow{\text{geometric series}} X[k] = e^{-j\omega k} \left( \frac{1 - e^{-2j\omega k \frac{N}{2}}}{1 - e^{-2j\omega k}} \right)$$

$$X[k] = e^{-j\omega k} \left( \frac{1 - e^{-j\omega k N}}{1 - e^{-2j\omega k}} \right)$$

$$= e^{-j\frac{\pi}{N}k} \left( \frac{1 - e^{-2j\pi k}}{1 - e^{-j\frac{2\pi}{N}k}} \right)$$

مزایای کلیدی استاندارد ذخیره سازی DICOM:

۱. DICOM: Interoperability (Digital Imaging and Communications in Medicine) سازگاری بین دستگاه ها و سیستم های مختلف تصویربرداری پزشکی را تضمین می کند. این استاندارد اجازه می دهد تا تصاویر از یک اسکنر در یک سیستم متفاوت مشاهده و پردازش شوند، که در محیط های مراقبت های بهداشتی با تجهیزات متنوع بسیار مهم است.
۲. Comprehensive Metadata: فایل های DICOM نه تنها داده های تصویر، بلکه ابرداده های حیاتی، مانند اطلاعات بیمار، پارامترهای اکتساب، و جزئیات تجهیزات را نیز در یک فایل ذخیره می کنند. این ادغام جریان کار بالینی را ساده می کند و زمینه اساسی برای تشخیص را فراهم می کند.
۳. DICOM: Efficient Storage and Transmission داده های تصویر را فشرده می کند در حالی که کیفیت تصویر بالا را حفظ می کند، که به ذخیره سازی کارآمد و انتقال سریعتر در شبکه های بیمارستانی کمک می کند، به ویژه برای مجموعه داده های بزرگ مانند MRI یا CT اسکن.
۴. Network Protocols: پروتکل هایی برای انتقال داده ها بر بستر شبکه فراهم می کند.

(ب)

فایل های DICOM از tag ها برای ذخیره سازی اطلاعات به صورت ساختاریافته استفاده می کنند. در اینجا نمونه هایی از ۳ tag برای اطلاعات بیمار و داده های تصویر آورده شده است:

tag ها اطلاعات بیمار:

۱. نام بیمار (Patient's Name): نام کامل بیمار را ذخیره می کند.
۲. شناسه بیمار (Patient ID): حاوی یک شناسه منحصر به فرد برای بیمار است.
۳. تاریخ تولد بیمار (Patient's Birth Date): تاریخ تولد بیمار را ثبت می کند.
۴. جنسیت بیمار (Patient's Sex): جنسیت بیمار را ذخیره می کند.

```
(0010,0010) Patient's Name          PN: 'CompressedSamples^CT1'
(0010,0020) Patient ID              LO: '1CT1'
(0010,0030) Patient's Birth Date    DA: ''
(0010,0040) Patient's Sex           CS: 'O'
(0010,1002) Other Patient IDs Sequence 2 item(s) ----
(0010,0020) Patient ID              LO: 'ABCD1234'
(0010,0022) Type of Patient ID      CS: 'TEXT'
-----
(0010,0020) Patient ID              LO: '1234ABCD'
(0010,0022) Type of Patient ID      CS: 'TEXT'
-----
(0010,1010) Patient's Age           AS: '000Y'
(0010,1030) Patient's Weight        DS: '0.000000'
```

tag های داده های تصویر:

۱. مودالیت (Modality): نوع تجهیزاتی را که تصویر را تولید کرده اند، نشان می دهد، به عنوان مثال، CT، MRI.
۲. تاریخ مطالعه (Study Date): تاریخی که مطالعه تصویر در آن انجام شده را مشخص می کند.
۳. داده های پیکسل (Pixel Data): حاوی داده های پیکسل واقعی تصویر است.
۴. Instance Creation Date: تاریخ ساخته شدن دیتا را نشان می دهد.



```

(0008,0005) Specific Character Set          CS: 'ISO_IR 100'
(0008,0008) Image Type                     CS: ['ORIGINAL', 'PRIMARY', 'AXIAL']
(0008,0012) Instance Creation Date         DA: '20040119'
(0008,0013) Instance Creation Time         TM: '072731'
(0008,0014) Instance Creator UID           UI: 1.3.6.1.4.1.5962.3
(0008,0016) SOP Class UID                  UI: CT Image Storage
(0008,0018) SOP Instance UID               UI: 1.3.6.1.4.1.5962.1.1.1.1.20040119072730.12322
(0008,0020) Study Date                     DA: '20040119'
(0008,0021) Series Date                    DA: '19970430'
(0008,0022) Acquisition Date               DA: '19970430'
(0008,0023) Content Date                   DA: '19970430'
(0008,0030) Study Time                     TM: '072730'
(0008,0031) Series Time                    TM: '112749'
(0008,0032) Acquisition Time               TM: '112936'
(0008,0033) Content Time                   TM: '113008'
(0008,0050) Accession Number               SH: ''
(0008,0060) Modality                       CS: 'CT'
(0008,0070) Manufacturer                   LO: 'GE MEDICAL SYSTEMS'
(0008,0080) Institution Name                LO: 'JFK IMAGING CENTER'
(0008,0090) Referring Physician's Name     PN: ''
(0008,0201) Timezone Offset From UTC       SH: '-0500'
(0008,1010) Station Name                   SH: 'CT01_OC0'
(0008,1030) Study Description              LO: 'e+1'

```

(پ)

جواب این قسمت در DICOM.ipynb موجود است.

(ت)

ناشناس (Anonymize) کردن فایل های DICOM برای حفظ حریم خصوصی بیمار و امنیت داده ها بسیار مهم است. اطلاعات شخصی قابل شناسایی (personally identifiable information) مانند نام، شناسه و تاریخ تولد بیمار را حذف می کند، در حالی که اطلاعات بالینی ضروری را حفظ می کند. این امر هنگام به اشتراک گذاری تصاویر پزشکی برای تحقیق، آموزش یا second opinions برای اطمینان از رعایت مقررات حفظ حریم خصوصی مراقبت های بهداشتی مانند HIPAA مهم است. ادامه جواب این قسمت در DICOM.ipynb موجود است.

# پایان