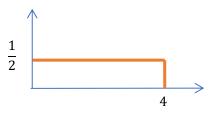
$$V_j = V_{j-2} \oplus W_{j-2} \oplus W_{j-1}$$

برای ساختن ویولت گسسته باید از توابع آن نمونه برداری کنیم. برای  $V_{j-2}$  از تابع آن چهار نمونه برمیداریم.

$$\varphi(x) = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} \end{bmatrix} \quad \varphi(y) = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{bmatrix}$$



برای 2D wavelet روابط زیر را داریم:

$$arphi(x,y)=arphi(x)arphi(y)$$
 تقریب =  $\psi^H(x,y)=\psi(x)arphi(y)$  افقی جزیبات عمودی =  $\psi^V(x,y)=arphi(x)\psi(y)$  عجزیبات قطری =  $\psi^D(x,y)=\psi(x)\psi(y)$ 

با توجه به رابطه  $\varphi(x) = \varphi(x) \varphi(y) = \varphi(x)$  ابتدا ماتریس ورودی را  $\varphi(x) = \varphi(x) \varphi(y)$  میگیریم:

$$\begin{bmatrix} 4 & 4 & 4 & 2 & 2 & 2 & 2 & 2 & 2 \\ 4 & 4 & 4 & 2 & 2 & 2 & 2 & 2 & 2 \\ 4 & 4 & 4 & 2 & 2 & 2 & 2 & 2 & 4 \\ 4 & 4 & 4 & 2 & 2 & 4 & 4 & 4 & 2 \end{bmatrix} \odot \begin{bmatrix} \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 8 & 8 & 8 & 4 & 5 & 5 & 5 \end{bmatrix}$$

در مرحله بعد نتیجه را  $\varphi(y)$  میگیریم:

[8 8 8 4 5 5 5 5]
$$\odot$$
 $\left[\frac{1}{2} \quad \frac{1}{2} \quad \frac{1}{2} \quad \frac{1}{2}\right] = [14 \quad 10]$ 

ماتریس به دست آمده، تقریب (approximation) ماتریس ورودی در فضای j-2 یا همان  $V_{j-2}$  است.

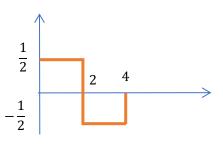
برای محاسبه  $W_{j-2}$  از سه رابطه بعدی کمک میگیریم:

$$\psi^H(x,y)=\psi(x)\varphi(y)=$$
 جزییات افقی  $\psi^V(x,y)=\varphi(x)\psi(y)=$  جزییات قطری  $\psi^D(x,y)=\psi(x)\psi(y)=$ 

این سه رابطه سه مولفه  $W_{i-2}$  را محاسبه میکنند.

از تابع  $\psi$  در فضای j-2 چهار نمونه برمیداریم.

$$\psi(x) = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} \end{bmatrix} \quad \psi(y) = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} & -\frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} & -\frac{1}{2} \end{bmatrix} \quad -\frac{1}{2}$$



برای یافتن  $\psi(x)$  از ماتریس ورودی ابتدا  $\varphi(y)$  و سپس  $\psi^H(x,y)$  میگیریم.

$$\begin{bmatrix} 4 & 4 & 4 & 2 & 2 & 2 & 2 & 2 \\ 4 & 4 & 4 & 2 & 2 & 2 & 2 & 2 \\ 4 & 4 & 4 & 2 & 2 & 2 & 2 & 2 \\ 4 & 4 & 4 & 2 & 4 & 4 & 4 & 2 \end{bmatrix} \odot \begin{bmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 7 & 4 \\ 7 & 4 \\ 7 & 5 \\ 7 & 7 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 7 & 4 \\ 7 & 4 \\ 7 & 5 \\ 7 & 7 \end{bmatrix} \odot \begin{bmatrix} \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & -2 \end{bmatrix}$$

برای یافتن  $\psi(y)$  از ماتریس ورودی ابتدا  $\varphi(x)$  و سپس  $\psi^{V}(x,y)$  میگیریم.

$$\begin{bmatrix} 4 & 4 & 4 & 2 & 2 & 2 & 2 & 2 & 2 \\ 4 & 4 & 4 & 2 & 2 & 2 & 2 & 2 & 2 \\ 4 & 4 & 4 & 2 & 2 & 2 & 2 & 2 & 4 \\ 4 & 4 & 4 & 2 & 2 & 4 & 4 & 4 & 2 \end{bmatrix} \odot \begin{bmatrix} \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 8 & 8 & 8 & 4 & 5 & 5 & 5 \end{bmatrix}$$

[8 8 8 4 5 5 5 5]
$$\odot$$
  $\left[\frac{1}{2} \quad \frac{1}{2} \quad -\frac{1}{2} \quad -\frac{1}{2}\right] = [2 \quad 0]$ 

برای یافتن  $\psi(y)$  از ماتریس ورودی ابتدا  $\psi(x)$  و سپس  $\psi^D(x,y)$  میگیریم.

$$\begin{bmatrix} 4 & 4 & 4 & 2 & 2 & 2 & 2 & 2 \\ 4 & 4 & 4 & 2 & 2 & 2 & 2 & 2 & 2 \\ 4 & 4 & 4 & 2 & 2 & 2 & 2 & 2 & 4 \\ 4 & 4 & 4 & 2 & 4 & 4 & 4 & 2 \end{bmatrix} \odot \begin{bmatrix} \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 & -1 & -1 & -1 & -1 \end{bmatrix}$$

$$[0 \quad 0 \quad 0 \quad 0 \quad -1 \quad -1 \quad -1 \quad -1] \odot \left[ \frac{1}{2} \quad \frac{1}{2} \quad -\frac{1}{2} \quad -\frac{1}{2} \right] = [0 \quad 0]$$

با تركيب نتايج به دست آمده، ماتريس تبديل شده در فضاى j-2 را داريم:

$$\begin{bmatrix} \varphi(x,y) & \psi^V(x,y) \\ \psi^H(x,y) & \psi^D(x,y) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \begin{bmatrix} 14 & 10 \end{bmatrix} & \begin{bmatrix} 2 & 0 \end{bmatrix} \\ \begin{bmatrix} 0 & -2 \end{bmatrix} & \begin{bmatrix} 0 & 0 \end{bmatrix} \end{bmatrix}$$

حال باید  $W_{i-1}$  را بیابیم، همانند قبل از سه رابطه زیر کمک میگیریم:

$$\psi^H(x,y)=\psi(x)\varphi(y)$$
 جزییات افقی =  $\psi^V(x,y)=\varphi(x)\psi(y)$  جزییات عمودی =  $\psi^D(x,y)=\psi(x)\psi(y)$  قطری =  $\psi^D(x,y)=\psi(x)\psi(y)$ 

از توابع پیوسته  $\phi$  و  $\psi$  در فضای -1 در دو نقطه نمونه برداری میکنیم:

$$\varphi(x) = \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} \\ \frac{\sqrt{2}}{2} \end{bmatrix} \quad \varphi(y) = \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} \end{bmatrix} \quad \frac{1}{\sqrt{2}}$$

$$\psi(x) = \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} \\ -\frac{\sqrt{2}}{2} \end{bmatrix} \quad \psi(y) = \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} & -\frac{\sqrt{2}}{2} \end{bmatrix} \quad \frac{1}{\sqrt{2}}$$

برای یافتن  $\psi^H(x,y)$  از ماتریس ورودی ابتدا  $\phi(y)$  و سپس  $\psi^H(x,y)$  میگیریم.

$$\begin{bmatrix} 4 & 4 & 4 & 2 & 2 & 2 & 2 & 2 \\ 4 & 4 & 4 & 2 & 2 & 2 & 2 & 2 & 2 \\ 4 & 4 & 4 & 2 & 2 & 2 & 2 & 2 & 4 \\ 4 & 4 & 4 & 2 & 4 & 4 & 4 & 2 \end{bmatrix} \odot \begin{bmatrix} \sqrt{2} & \sqrt{2} \\ 2 & 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4\sqrt{2} & 3\sqrt{2} & 2\sqrt{2} & 2\sqrt{2} \\ 4\sqrt{2} & 3\sqrt{2} & 2\sqrt{2} & 2\sqrt{2} \\ 4\sqrt{2} & 3\sqrt{2} & 2\sqrt{2} & 3\sqrt{2} \\ 4\sqrt{2} & 3\sqrt{2} & 4\sqrt{2} & 3\sqrt{2} \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 4\sqrt{2} & 3\sqrt{2} & 2\sqrt{2} & 2\sqrt{2} \\ 4\sqrt{2} & 3\sqrt{2} & 2\sqrt{2} & 2\sqrt{2} \\ 4\sqrt{2} & 3\sqrt{2} & 2\sqrt{2} & 3\sqrt{2} \\ 4\sqrt{2} & 3\sqrt{2} & 4\sqrt{2} & 3\sqrt{2} \end{bmatrix} \odot \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} \\ \frac{1}{2} \\ -\frac{\sqrt{2}}{2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -2 & 0 \end{bmatrix}$$

برای یافتن  $\psi^{(y)}$  از ماتریس ورودی ابتدا  $\phi(x)$  و سپس  $\psi^{(y)}$  میگیریم.

$$\begin{bmatrix} 4 & 4 & 4 & 2 & 2 & 2 & 2 & 2 \\ 4 & 4 & 4 & 2 & 2 & 2 & 2 & 2 \\ 4 & 4 & 4 & 2 & 2 & 2 & 2 & 2 \\ 4 & 4 & 4 & 2 & 2 & 4 & 4 & 4 & 2 \end{bmatrix} \odot \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} \\ \frac{\sqrt{2}}{2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4\sqrt{2} & 4\sqrt{2} & 4\sqrt{2} & 2\sqrt{2} & 2\sqrt{2} & 2\sqrt{2} & 2\sqrt{2} \\ 4\sqrt{2} & 4\sqrt{2} & 4\sqrt{2} & 2\sqrt{2} & 3\sqrt{2} & 3\sqrt{2} & 3\sqrt{2} \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 4\sqrt{2} & 4\sqrt{2} & 4\sqrt{2} & 2\sqrt{2} & 2\sqrt{2} & 2\sqrt{2} & 2\sqrt{2} & 2\sqrt{2} \\ 4\sqrt{2} & 4\sqrt{2} & 4\sqrt{2} & 2\sqrt{2} & 3\sqrt{2} & 3\sqrt{2} & 3\sqrt{2} & 3\sqrt{2} \end{bmatrix} \odot \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} & -\frac{\sqrt{2}}{2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 2 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

برای یافتن  $\psi^D(x,y)$  از ماتریس ورودی ابتدا  $\psi(x)$  و سپس  $\psi^D(x,y)$  میگیریم.

حال اگر نتایج حاصل از مرحله قبل و این مرحله را درکنار هم قرار دهیم ماتریس زیر را خواهیم داشت:

$$\begin{bmatrix} \varphi(x,y) & \psi^{V}(x,y) \\ \psi^{H}(x,y) & \psi^{D}(x,y) \end{bmatrix} \quad \psi^{V}(x,y) \\ \psi^{H}(x,y) & \psi^{D}(x,y) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \begin{bmatrix} 14 & 10 \end{bmatrix} & \begin{bmatrix} 2 & 0 \end{bmatrix} & \begin{bmatrix} 0 & 2 & 0 & 0 \\ [0 & -2] & [0 & 0] & \begin{bmatrix} 0 & 2 & 0 & 0 \\ [0 & 0 & 0] & [0 & 0 & 0 & 0 \\ [0 & 0 & -2 & 0] & [0 & 0 & 0 & -2 \end{bmatrix} \end{bmatrix}$$

ب)

پس از حذف جزییات افقی از  $W_{j-1}$  تبدیل معکوس میگیریم، برای تبدیل معکوس، مولفه های به دست آمده را در توابع پایه شان ضرب میکنیم:

برای تبدیل معکوس  $V_{j-2}$  ماتریس آن را ابتدا در  $\varphi(x)$  و سپس در  $\psi(y)$  ضرب میکنیم.

$$\begin{bmatrix} 14 & 10 \end{bmatrix} * \begin{bmatrix} \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 7 & 5 \\ 7 & 5 \\ 7 & 5 \\ 7 & 5 \\ 7 & 5 \\ 7 & 5 \\ 7 & 5 \\ 7 & 5 \end{bmatrix} * \begin{bmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3.5 & 3.5 & 3.5 & 3.5 & 2.5 & 2.5 & 2.5 \\ 3.5 & 3.5 & 3.5 & 3.5 & 2.5 & 2.5 & 2.5 & 2.5 \\ 3.5 & 3.5 & 3.5 & 3.5 & 3.5 & 2.5 & 2.5 & 2.5 \\ 3.5 & 3.5 & 3.5 & 3.5 & 2.5 & 2.5 & 2.5 & 2.5 \\ 3.5 & 3.5 & 3.5 & 3.5 & 3.5 & 2.5 & 2.5 & 2.5 \\ 3.5 & 3.5 & 3.5 & 3.5 & 3.5 & 2.5 & 2.5 & 2.5 \\ 3.5 & 3.5 & 3.5 & 3.5 & 3.5 & 2.5 & 2.5 & 2.5 \end{bmatrix}$$

بر ای تبدیل معکوس  $W_{j-2}$  باید سه مولفه آن را تبدیل معکوس بگیریم . برای تبدیل معکوس مولفه  $\psi^H(x,y)$  ماتریس آن را ابتدا در  $\psi(x)$  و سپس در  $\psi^H(x,y)$  ضرب میکنیم.

$$\begin{bmatrix} 0 & -2 \end{bmatrix} * \begin{bmatrix} \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & -1 \\ 0 & -1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$
$$\begin{bmatrix} 0 & -1 \\ 0 & -1 \\ 0 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} * \begin{bmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 & -0.5 & -0.5 & -0.5 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & -0.5 & -0.5 & -0.5 & -0.5 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0.5 & 0.5 & 0.5 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0.5 & 0.5 & 0.5 \end{bmatrix}$$

برای تبدیل معکوس مولفه  $\psi^{V}(x,y)$  ماتریس آن را ابتدا در  $\psi(y)$  و سپس در  $\phi(x)$  ضرب میکنیم.

$$\begin{bmatrix} 2 & 0 \end{bmatrix} * \begin{bmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} & -\frac{1}{2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & -1 & -1 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 & -1 & -1 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} * \begin{bmatrix} \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.5 & 0.5 & -0.5 & -0.5 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0.5 & 0.5 & -0.5 & -0.5 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0.5 & 0.5 & -0.5 & -0.5 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0.5 & 0.5 & -0.5 & -0.5 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

برای تبدیل معکوس مولفه  $\psi^D(x,y)$  ماتریس آن را ابتدا در  $\psi(y)$  و سپس در  $\psi^D(x,y)$  ضرب میکنیم. اما چون ماتریس آن صفر است، نتیجه صفر خواهد شد.

. برای تبدیل معکوس  $W_{i-1}$  باید سه مولفه آن را تبدیل معکوس بگیریم

مولفه  $\psi^H(x,y)$  را حذف می کنیم

بر ای تبدیل معکوس مولفه  $\psi^{V}(x,y)$  ماتریس آن را ابتدا در  $\psi^{V}(y)$  و سپس در  $\psi^{V}(x,y)$  ضرب میکنیم.

$$\begin{bmatrix} 0 & 2 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 & 0 \end{bmatrix} * \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} & -\frac{\sqrt{2}}{2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & \sqrt{2} & -\sqrt{2} & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \sqrt{2} & -\sqrt{2} & 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 0 & 0 & \sqrt{2} & -\sqrt{2} & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \sqrt{2} & -\sqrt{2} & 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} * \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} \\ \frac{\sqrt{2}}{2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 & -1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & -1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & -1 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

تبدیل معکوس مولفه  $\psi^D(x,y)$  ماتریس آن را ابتدا در  $\psi(y)$  و سپس در  $\psi^D(x,y)$  ضرب میکنیم.

پس از جمع ماتریس های حاصل، ماتریس زیر به دست می آید:

$$\begin{bmatrix} 4 & 4 & 4 & 2 & 2 & 2 & 2 & 2 \\ 4 & 4 & 4 & 2 & 2 & 2 & 2 & 2 \\ 4 & 4 & 4 & 2 & 3 & 3 & 2 & 4 \\ 4 & 4 & 4 & 2 & 3 & 3 & 4 & 2 \end{bmatrix}$$

در اثر حذف جزییات افقی  $W_{j-1}$  مقادیر  $\begin{pmatrix} 2 & 2 \\ 4 & 4 \end{pmatrix}$  به  $\begin{pmatrix} 3 & 3 \\ 3 & 3 \end{pmatrix}$  تبدیل شده اند.

ج)

$$f(x) = \begin{cases} 3, & 0 \le x < \frac{1}{2} \\ x+1, & \frac{1}{2} \le x \le 1 \end{cases}$$

$$f(x) = \sum_{k} C_{j0}(k) \varphi_{j0,k}(x) + \sum_{j=j_0}^{\infty} \sum_{k} d_j(k) \psi_{j,k}(x)$$

با توجه به این که تابع f در بازه و و قرار دارد، فقط با  $\phi_{0,0}$  اشتراک دارد، پس فقط این مولفه را در محاسبات لحاظ میکنیم. برای محاسبه g از ضرب داخلی زیر استفاده میکنیم.

$$c = \int_0^{\frac{1}{2}} 1 * 3 \, dx + \int_{\frac{1}{2}}^1 1 * (x+1) \, dx = 3x \Big|_0^{\frac{1}{2}} + (\frac{x^2}{2} + x)\Big|_{1/2}^1 = \frac{19}{8}$$

با توجه به این که تابع f در بازه ۰ و ۱ قرار دارد، فقط با  $\psi_{0,0}$  اشتراک دارد، پس فقط این مولفه را در محاسبات لحاظ میکنیم. برای محاسبه  $d_{0,0}$  از ضرب داخلی زیر استفاده میکنیم.

$$d_0(0) = \int_0^{\frac{1}{2}} 1 * 3 \, dx + \int_{\frac{1}{2}}^1 -1 * (x+1) \, dx = 3x \Big|_0^{\frac{1}{2}} - (\frac{x^2}{2} + x)\Big|_{1/2}^1 = \frac{3}{8}$$

در فضای  $\psi_{1,1}$  نیز با توجه به این که تابع  $\psi_{1,1}$  در بازه ۰ و ۱ قرار دارد، فقط با  $\psi_{1,0}$  و  $\psi_{1,1}$  اشتراک دارد، پس فقط این مولفه را در محاسبات لحاظ میکنیم.

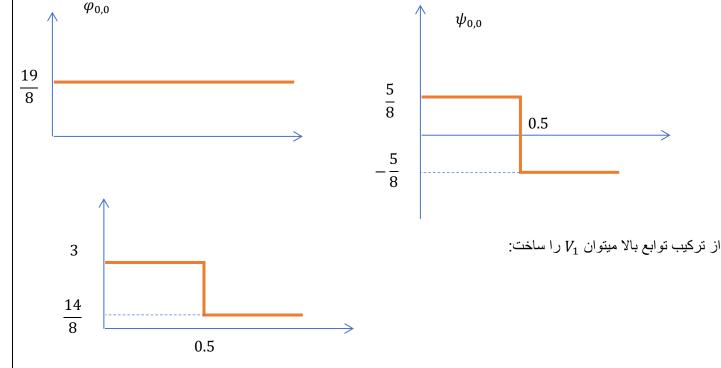
$$d_1(0) = \int_0^{\frac{1}{2}} \sqrt{2} * 3 \, dx + \int_{1/4}^{1/2} -\sqrt{2} * 3 \, dx = 0$$

$$d_1(1) = \int_{1/2}^{3/4} \sqrt{2} * (X+1) \, dx + \int_{3/4}^1 -\sqrt{2} * (X+1) \, dx = \frac{-\sqrt{2}}{16}$$

در نتیجه:

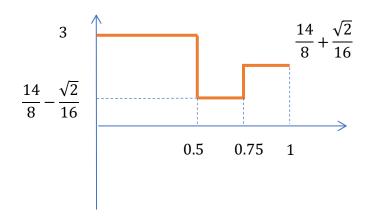
$$f(x) = \frac{19}{8}\varphi_{0,0}(x) + \frac{5}{8}\psi_{0,0}(x) + \frac{-\sqrt{2}}{16}\psi_{1,1}(x)$$

حال توابع را رسم میکنیم:



برای رسم با  $W_1$  توابع با  $\psi_{1,0}$  و با  $\psi_{1,1}$  را ترکیب میکنیم:

$$+\frac{\sqrt{2}}{16}$$
 $-\frac{\sqrt{2}}{16}$ 
0.75



و در آخر با ترکیب همه این نمودار ها داریم:

تصاویر نویزی و اصلی را خوانده و نمایش میدهیم

```
image = cv2.imread('noisyImg.jpg', cv2.IMREAD_GRAYSCALE)
real = cv2.imread('realImg.jpg', cv2.IMREAD_GRAYSCALE)

fig, axes = plt.subplots(2, 3, figsize=(30, 25))
axes[1, 0].set_axis_off()

# show main image
axes[0, 0].imshow(real, cmap='gray')
axes[0, 0].set_title('main Image')
axes[0, 0].set_axis_off()

# show noisy image
axes[0, 1].imshow(image, cmap='gray')
axes[0, 1].set_title('Noisy Image')
axes[0, 1].set_axis_off()
```

با استفاده از کتابخانه pywt و متد wavedec2، از تصویر تبدیل wavelet میگیریم. نوع ویولت را haar و تعداد مراحل را ۲ قرار میدهیم.

```
# image decomposition by haar wavelet transform
decomposited_image = pywt.wavedec2(image, 'haar', level=2)
```

تصویر تبدیل شده را نمایش میدهیم:

```
# show decomposited components
arr, slices = pywt.coeffs_to_array(decomposited_image)
axes[1, 1].imshow(arr, cmap='gray')
axes[1, 1].set_title('decomposited Image')
axes[1, 1].set_axis_off()
```

مؤلفه های تقریب، جزیبات افقی، جزیبات عمودی و جزیبات قطری دو مرحله تبدیل را استخراج میکنیم:

```
# extract coefficients list from decomposited image
[CA2, (CH2, CV2, CD2),(CH1, CV1, CD1)] = decomposited_image
```

میخواهیم برخی از مؤلفه های تصویر تبدیل شده را حذف کنیم، بنابراین ماتریس هایی با مقدار صفر و ابعاد آن مولفه ها میسازیم تا جایگزین آن ها کنیم:

```
# define zero matrices to replace with some coefficients
Level2_zero=np.zeros_like(cH2)
Level1_zero=np.zeros_like(cH1)
```

مؤلفه های جزییات سطح یک و جزییات قطری سطح دو را حذف و ماتریس های صفر را جایگزین آنها میکنیم:

```
# rebuild decomposited image with new coefficients
rebuilded_image = [cA2, (cH2, cV2, Level2_zero),(Level1_zero, Level1_zero, Level1_zero)]
```

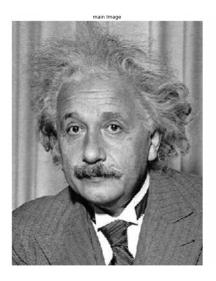
با استفاده از متد waverec2 تصویر را بازسازی میکنیم:

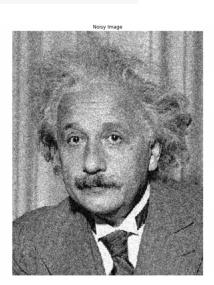
```
# reconstruct enhanced image
enhanced_image = pywt.waverec2(rebuilded_image, 'haar')
```

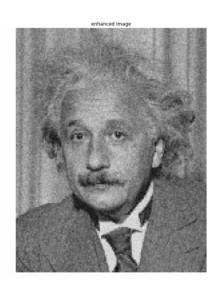
## تصویر بازسازی شده و مولفه های آن قبل از بازسازی را نمایش میدهیم:

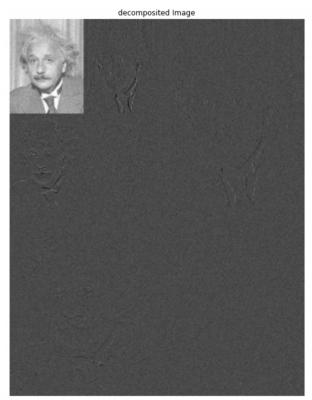
```
# show enhanced image
axes[0, 2].imshow(enhanced_image, cmap='gray')
axes[0, 2].set_title('enhanced Image')
axes[0, 2].set_axis_off()

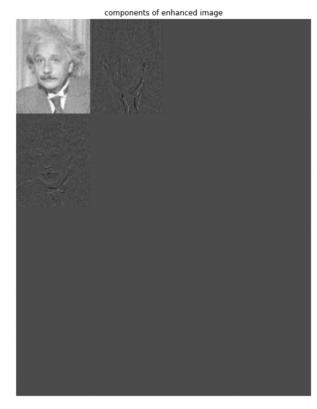
# show enhanced image components
arr, slices = pywt.coeffs_to_array(rebuilded_image)
axes[1, 2].imshow(arr, cmap='gray')
axes[1, 2].set_title('components of enhanced image')
axes[1, 2].set_axis_off()
```











ارزیابی نتایج:

```
# evaluate by criteries #
mse_noisy = skimage.metrics.mean_squared_error(image,real)
psnr_noisy = skimage.metrics.peak_signal_noise_ratio(real,image)
ssim noisy = skimage.metrics.structural similarity(image,real)
mse_enhanced = skimage.metrics.mean_squared_error(enhanced_image,real)
psnr_enhanced = skimage.metrics.peak_signal_noise_ratio(real,enhanced_image)
ssim_enhanced = skimage.metrics.structural_similarity(enhanced_image,real)
print("\n")
print("metrics for noisy image")
print("mse={}".format(mse_noisy))
print("psnr={}".format(psnr_noisy))
print("ssim={}".format(ssim_noisy))
print("\n")
print("metrics for enhanced image")
print("mse={}".format(mse_enhanced))
print("psnr={}".format(psnr enhanced))
print("ssim={}".format(ssim_enhanced))
metrics for noisy image
mse=788.2502101723413
psnr=19.164162656513607
ssim=0.36013344320420454
metrics for enhanced image
mse=338.1450201096719
psnr=22.83977364951042
ssim=0.43571100884402153
```

معیار ها نشان میدهند تصویر بهبود یافته و از لحاظ پارامتر های مختلف به تصویر اصلی نزدیک تر است. (در مقایسه با تصویر نویزی)

از لحاظ بصرى نيز ميتوان مشاهده كرد تصوير بهبود چشمگيرى داشته.

احتمال هر شدت روشنایی از رابطه زیر محاسبه میشود:

$$P_r(r_k) = \frac{n_k}{MN}$$

در این رابطه  $n_k$  تعداد تکرار آن شدت روشنایی در تصویر و MN ابعاد تصویر (تعداد کل پیکسل های تصویر) است. تعداد بیت میانگین مود نیاز برای ذخیره اطلاعات تصویر از رابطه زیر محاسبه میشود:

$$L_{avg} = \sum_{k=0}^{L-1} l(r_k) P_r(r_k)$$

در این رابطه  $l(r_k)$  تعداد بیت مورد نیاز برای بیان شدت روشنایی  $r_k$  و  $P_r(r_k)$  احتمال آن شدت روشنایی است. اگر از روش کد گذاری کلاسیک استفاده کنیم برای هر شدت روشنایی یک کد هشت بیتی لازم داریم.

$r_k$	$P_r(r_k)$	Classical coding	$l(r_k)$	Huffman coding	$l(r_k)$
10	$\frac{12}{30}$	00001010	8	0	1
40	<del>8</del> <del>30</del>	00101000	8	00	2
75	$\frac{3}{30}$	01001011	8	0100	4
120	$\frac{1}{30}$	01111000	8	0101	4
250	$\frac{6}{30}$	11111010	8	011	3

 $L_{avg}(classic) = 8$ 

$$L_{avg}(huffman) = \frac{1}{30}(12 * 1 + 8 * 2 + 3 * 4 + 1 * 4 + 6 * 3) = 2.06$$

ج) حال نرخ فشرده سازی را محاسبه میکنیم:

$$C = \frac{8}{2.06} = 3.88$$

د) با استفاده از نرخ فشرده سازی به دست آمده از مرحله قبل، میزان افزونگی نسبی را محاسبه میکنیم:

$$R = 1 - \frac{1}{3.88} = 0.74$$