

1. 证明

设三个通道的函数分别为 $R(x, y), G(x, y), B(x, y)$

定义

$$\begin{aligned}\frac{\partial f}{\partial x} &= \mathbf{u} = \frac{\partial R}{\partial x} \mathbf{r} + \frac{\partial G}{\partial x} \mathbf{g} + \frac{\partial B}{\partial x} \mathbf{b} \\ \frac{\partial f}{\partial y} &= \mathbf{v} = \frac{\partial R}{\partial y} \mathbf{r} + \frac{\partial G}{\partial y} \mathbf{g} + \frac{\partial B}{\partial y} \mathbf{b}\end{aligned}$$

由方向导数可知, 在 $\theta(x, y)$ 方向有

$$\begin{aligned}F_{\theta} &= \|\partial f_{\theta}\| = \left\| \frac{\partial f}{\partial x} \cos \theta + \frac{\partial f}{\partial y} \sin \theta \right\| \\ &= \|\mathbf{u} \cos \theta + \mathbf{v} \sin \theta\| \\ &= [(\mathbf{u} \cos \theta + \mathbf{v} \sin \theta)^T (\mathbf{u} \cos \theta + \mathbf{v} \sin \theta)]^{\frac{1}{2}} \\ &= [g_{xx} \cos^2 \theta + 2g_{xy} \sin \theta \cos \theta + g_{yy} \sin^2 \theta]^{\frac{1}{2}} \\ &= \left\{ \left[\frac{1}{2}(g_{xx} + g_{yy}) + (g_{xx} - g_{yy}) \cos 2\theta + 2g_{xy} \sin 2\theta \right] \right\}^{\frac{1}{2}}\end{aligned}$$

则, 最大变换率的方向为

$$\theta = \arg \max_{\theta} F_{\theta}$$

即, 求解

$$\frac{\partial F_{\theta}}{\partial \theta} = 0$$

此时的 θ 为

$$\theta(x, y) = \frac{1}{2} \tan^{-1} \left[\frac{2g_{xy}}{g_{xx} - g_{yy}} \right]$$

2. 由 Z 变换定义可知

$$X(z) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} x(n)z^{-n}$$

(1)

$$\sum_{n=-\infty}^{\infty} (-1)^n x(n)z^{-n} = \sum_{n=-\infty}^{\infty} x(n)(-z)^{-n} = X(-z)$$

(2)

$$\sum_{n=-\infty}^{\infty} x(-n)z^{-n} \stackrel{k=-n}{=} \sum_{k=-\infty}^{\infty} x(k)\left(\frac{1}{z}\right)^{-k} = X\left(\frac{1}{z}\right)$$

(3)

令 $y(n') = x(2n)$, 有

$$\begin{aligned} Y(z) &= \sum_{n=-\infty}^{\infty} y(n)z^{-n} \\ &\stackrel{n=\frac{k}{2}}{=} \sum_{k=-\infty}^{\infty} x(k)z^{-\frac{k}{2}} \\ &= \frac{1}{2} \left(\sum_{k=-\infty}^{\infty} x(k)z^{-\frac{k}{2}} + \sum_{k=-\infty}^{\infty} x(-k)z^{-\frac{k}{2}} \right) \\ &= \frac{1}{2} (X(z^{\frac{1}{2}}) + X(z^{-\frac{1}{2}})) \end{aligned}$$

3. 高斯金字塔建立步骤:

1. **初始化**: 将原始图像赋给金字塔的底层。
2. **高斯滤波**: 对当前层的图像应用高斯滤波以平滑图像。
3. **下采样**: 对平滑后的图像进行下采样, 将图像的大小减半, 得到下一级的图像。

重复步骤2和步骤3, 直到达到金字塔的顶层。

拉普拉斯金字塔建立步骤:

1. **初始化**: 将高斯金字塔的顶层赋给拉普拉斯金字塔的底层。
2. **上采样**: 对当前层的图像进行上采样, 将图像的大小放大为上一级。
3. **图像差分**: 将上一级高斯金字塔图像与上采样后的图像相减, 得到当前级的拉普拉斯金字塔图像。

重复步骤2和步骤3, 直到达到金字塔的顶层。

总体而言, 高斯金字塔用于降低图像分辨率, 而拉普拉斯金字塔用于存储每个级别的细节信息。这些金字塔在图像金字塔的构建和图像尺度空间分析中非常有用。

4. 答

在数学上, 这指的是分解滤波器组和重构滤波器组之间的内积 (内积是两个向量相乘再相加的操作) 等于0或者 $\delta(n)$, 即

$$\langle h_i(2n-k), g_i(k) \rangle = \delta(i-j)\delta(n), i, j = \{0, 1\}$$

其中 h_0, h_1 为分解滤波器, g_0 和 g_1 为重构滤波器;

对于公式(2)

$$\langle h_1(2n-k), g_1(k) \rangle = \delta(n)$$

证明:

$$\text{已知 } H_0(z)G_0(z) + H_1(z)G_1(z) = 2$$

由

$$H_0(z)G_0(z) = \frac{2}{\det(\mathbf{H}_m(z))} H_0(z)H_1(-z)$$

相应地

$$H_1(z)G_1(z) = \frac{-2}{\det(\mathbf{H}_m(z))} H_0(-z)H_1(z)$$

反变换有

$$\sum_k g_1(k)h_1(n-k) + (-1)^n \sum_k g_1(k)h_1(n-k) = 2\delta(n)$$

因此, 其偶数项为

$$\sum_k g_0(k)h_0(n-k) = \langle h_1(2n-k), g_1(k) \rangle = \delta(n)$$

相应地

$$\langle h_0(2n-k), g_1(k) \rangle = 0$$

5. 证

$$g_0(2k-1-n) \iff z^{-(2K-1)}G_0(z^{-1})$$

另外, 根据 \mathcal{Z} 域翻转性有

$$(-1)^n g_0(2k-1-n) \iff (-z)^{-(2K-1)}G_0(-z^{-1}) = G_1(z)$$

6. 解

已知

$$\begin{aligned}g_0(n) &= (-1)^{n+1}h_1(n) \\g_1(n) &= (-1)^nh_0(n) \\g_1(n) &= (-1)^{n+1}g_0(2K-1-n)\end{aligned}$$

将式一和二代入式三，有

$$h_0(n) = (-1)^{n+1}h_0(2K-1-n)$$

此外，当

$$\begin{aligned}g_0(n) &= (-1)^nh_1(n) \\g_1(n) &= (-1)^{n+1}h_0(n)\end{aligned}$$

时，仍然有

$$h_0(n) = (-1)^{n+1}h_0(2K-1-n)$$

因此，最终关系为

$$h_0(n) = (-1)^{n+1}h_0(2K-1-n)$$

7. 解

k	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14	15
p	0	0	1	1	2	2	2	2	3	3	3	3	3	3	3	3
q	0	1	1	2	1	2	3	4	1	2	3	4	5	6	7	8

Harr(N = 16) = $\frac{1}{4} \times$

1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1
$\sqrt{2}$	$\sqrt{2}$	$\sqrt{2}$	$\sqrt{2}$	$\sqrt{2}$	$-\sqrt{2}$	$-\sqrt{2}$	$-\sqrt{2}$	$-\sqrt{2}$	$-\sqrt{2}$	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	$\sqrt{2}$	$\sqrt{2}$	$\sqrt{2}$	$\sqrt{2}$	$-\sqrt{2}$	$-\sqrt{2}$	$-\sqrt{2}$	$-\sqrt{2}$
2	2	-2	-2	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	2	2	-2	-2	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	2	2	-2	-2	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	2	2	-2	-2
$2\sqrt{2}$	$-2\sqrt{2}$	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	$2\sqrt{2}$	$-2\sqrt{2}$	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	$2\sqrt{2}$	$-2\sqrt{2}$	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	$2\sqrt{2}$	$-2\sqrt{2}$	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	$2\sqrt{2}$	$-2\sqrt{2}$	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	$2\sqrt{2}$	$-2\sqrt{2}$	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	$2\sqrt{2}$	$-2\sqrt{2}$	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	$2\sqrt{2}$	$-2\sqrt{2}$	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	$2\sqrt{2}$	$-2\sqrt{2}$