

مرحله اول: در این مرحله با استفاده از **PolygonMaker** و **PolygonMover** می‌توان هندسه‌های را به شکل **target** داد پس از آن با **Poisson Blender** استفاده از روش **target** به نقاط در شبکه‌های داده می‌دهیم و به کمک **PolygonMaker** و **PolygonMover** می‌توانیم هندسه‌های را به شکل **target** درآیم.

- جمع ( ) blend :

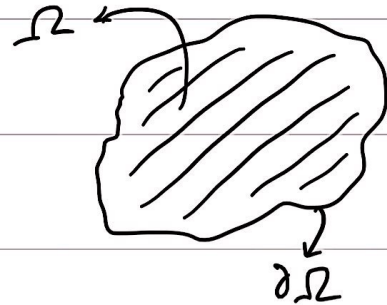
در آغاز، بآه - تعدادی صایه از کدهای Polygon Mapper تصویر منبع را روی  
تصویر مقصد صایه می‌کنیم. در ادامه، با استفاده از متد `get_cord_matrix()`  
ماتریس  $A$  از هر پیکسل  $A \cdot f = b$  (که  $A$  از هر پیکسل در ادامه پیکسل  $b$ ،  $A$  یک  
Sparse ماتریس است) `scipy` به کار می‌آید. هدف از این تبدیل اینجاست که این ماتریس  
آن را  $A$  می‌نامیم. هر پیکسل  $A$  به یک پیکسل  $b$  از  $A$  و پیکسل  $b$  از  $A$   
شدن اثرات مقصدی خارج می‌شود. اما نکته این است که در هر خط از  
قرارداد باید اقرار می‌دهیم.

ہاں ہنگامہ میں ہوں کہناں تقویر، تقویر blend نہ ۲  
بجائے درادیم۔

میں میں ہوں گا، sparse درتباں scipy ہے تقویر بننے ہر مقدار،  
تیرتہ ہاں میں تبدیل گئے۔

درادیم میں، میں ماتریس طابا بہ مطالبہ کس دریم: ہاں میں ہوں  
دریں تھا بہ تقویر لکھوں وہاں نہاں نہاں بہ ہاں بہ تقویر ہوں صفر  
تھا بہ دریں ہاں دریں دریم۔

درادیم، اشتداد از ہاں  $A$  میں مقدار میں طابا بہ میں گئے

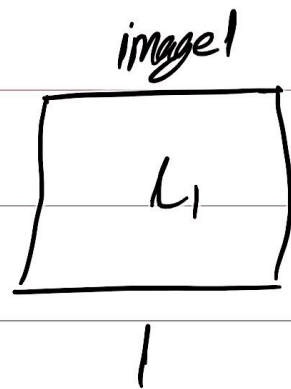


$$\begin{aligned} \nabla^2 f &= g \\ f|_{\partial\Omega} &= h \end{aligned} \Rightarrow \begin{cases} \nabla^2 f(x,y) = g(x,y) & x,y \in \Omega \\ f(x,y) = h(x,y) & x,y \in \partial\Omega \end{cases}$$

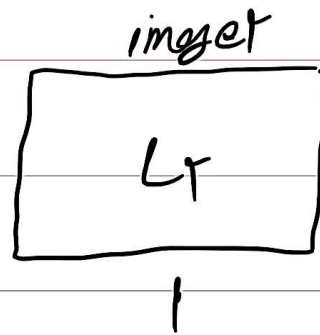
در نهایت پس از جایگزینی عبارات فوق در معادله پوآسون جواب ۱  
 به صورت  $h \times w$  در می آید که  $h, w$  ابعاد تصویر مقصد هستند.

در بیان به توضیح فضاها در ضرب به یک  $\text{float}$  ممکن است به جواب  
 در ریاضی، تکلیف ها کمتر از ۰ یا بیشتر از ۱۲۸ شود که به این ترتیب  
 آنها را به منفی ۱۲۸ تبدیل می کنیم.  
 در هر صورت ثابت کرده است که در باج ضرب دقیقاً به کار می آید.  
 هر لحظه باید دقت کرد که این حالت  $\text{sparse}$  صفت را به دست می آید  
 های این در لایه.

۱. دو کانال: چانه‌ها را از دو کانال PolygonMaker و PolygonMaker  
 استفاده می‌کنیم تا یک تصویر را به دو تصویر تبدیل کنیم.  
 چانه‌ها را به دو کانال جداگانه می‌کنیم و در نهایت  
 تصویر را به دو کانال می‌کنیم.



Laplacian Pyramid



Laplacian Pyramid



Gaussian Pyramid

در لایه کنونی سیگنال به صورت blur در لایه زیرین می‌رسد.

از سیگنال‌های خالص لایه  $i$  به لایه  $i+1$  می‌رسد.

$$B_i = L_{1i} R_i + L_{2i} (1 - R_i)$$

خالص می‌شود.

در غایت از سیگنال‌های از بین آن لایه به لایه زیرین می‌رسد و این لایه به آن لایه می‌رسد.