

Report

利用蒙特卡洛方法实现渲染方程

1. 摘要

本文主要介绍了利用蒙特卡洛方法求解渲染方程。将渲染方程分解成直接光与间接光；对直接光进行蒙特卡洛重要性采样，采用Alias算法加速采样时间；对间接光递归求解，并讨论了对每个像素不同采样次数(SPP)的结果。

2. 原理

2.1 渲染方程

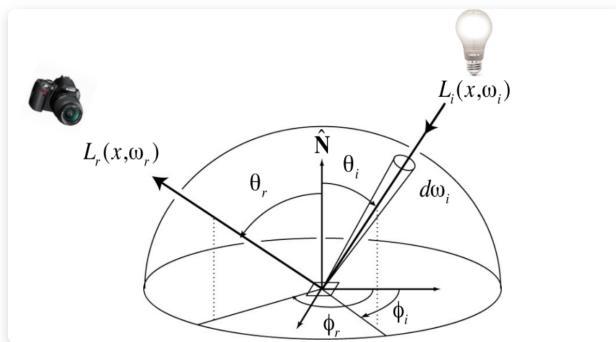


Figure 1:Rendering

$$L_o(\mathbf{p}, \omega_o) = L_e(\mathbf{p}, \omega_o) + \int_{\mathcal{H}^2(\mathbf{n}(\mathbf{p}))} f_r(\mathbf{p}, \omega_i, \omega_o) L_i(\mathbf{p}, \omega_i) \cos \theta_{\omega_i, \mathbf{n}(\mathbf{p})} d\omega_i \quad (1)$$

其中

- L_o 是出射 radiance
- \mathbf{p} 是渲染点
- ω_i 是入射光方向
- ω_o 是出射光方向
- L_e 是自发光 radiance
- $\mathbf{n}(\mathbf{p})$ 为 \mathbf{p} 处法向
- $\mathcal{H}^2(\mathbf{n}(\mathbf{p}))$ 是法向 $\mathbf{n}(\mathbf{p})$ 所在半球
- f_r 是双向散射分布函数 (bidirectional scattering distribution function , BRDF)
- L_i 是入射 radiance
- $\theta_{\omega_i, \mathbf{n}(\mathbf{p})}$ 是 ω_i 与 $\mathbf{n}(\mathbf{p})$ 的夹角

记反射方程为

$$L_r(\mathbf{p}, \omega_o) = \int_{\mathcal{H}^2(\mathbf{n}(\mathbf{p}))} f_r(\mathbf{p}, \omega_i, \omega_o) L_i(\mathbf{p}, \omega_i) \cos \theta_{\omega_i, \mathbf{n}(\mathbf{p})} d\omega_i \quad (2)$$

则可以将渲染方程改写为：

$$L_o(\mathbf{p}, \omega_o) = L_e(\mathbf{p}, \omega_o) + L_r(\mathbf{p}, \omega_o)$$

由于 $L_e(\mathbf{p}, \omega_o)$ 是物体自发光强度，可以作为已知量，我们假设除了光源外，其他物体不会自发光，所以只要重点关注反射光强 $L_r(\mathbf{p}, \omega_o)$ 即可，即设

$$L_o(\mathbf{p}, \omega_o) = L_r(\mathbf{p}, \omega_o) \quad (3)$$

在 (2) 式中，反射光 $L_r(\mathbf{p}, \omega_o)$ 实际上是来自两部分：

- 来自光源的直接入射，称为**直接光**，记作 $L_{\text{dir}}(\mathbf{p}, \omega_o)$ ；
- 来自其他物体反射的间接光，称作**间接光**，记作 $L_{\text{indir}}(\mathbf{p}, \omega_o)$

$$L_o = L_r(\mathbf{p}, \omega_o) = L_{\text{dir}}(\mathbf{p}, \omega_o) + L_{\text{indir}}(\mathbf{p}, \omega_o) \quad (4)$$

上式中 $-\omega_i$ 是 L_{dir} 和 L_{indir} 的出射方向

2.2 直接光

2.2.1 光源光照方程

$$L_{\text{dir}}(\mathbf{p}, \omega_o) = \int_{\mathcal{H}^2(\mathbf{n}(\mathbf{p}))} L_e(\mathbf{p}, -\omega_i) f_r(\mathbf{p}, \omega_i, \omega_o) \cos \theta d\omega_i \quad (5)$$

对于光源 L_e 来说，出射光方向 $\omega_{e,o} = -\omega_i$

其中 \mathbf{p} , ω_o 和 ω_i 可用三点确定，如下图所示

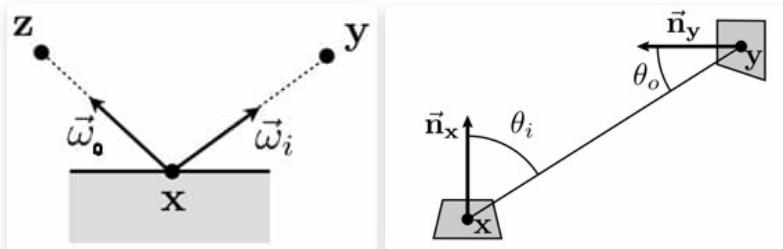


Figure 2

注：图中 x 即为 \mathbf{p} , y 即为 \mathbf{p}'

如果我们只是在原光照点 \mathbf{p} 处积分，我们采样的是半球上立体角，这样会有大量的方向的光学被浪费。所以我们应该直接在光源所在区域上积分，即积分限：从半球变成了光源的表面积！

$$L_{\text{dir}}(\mathbf{p}, \omega_o) = L_{\text{dir}}(\mathbf{x} \rightarrow \mathbf{z}) = \int_A f_r(\mathbf{y} \rightarrow \mathbf{x} \rightarrow \mathbf{z}) L_e(\mathbf{y} \rightarrow \mathbf{x}) G(\mathbf{x} \leftrightarrow \mathbf{y}) dA(\mathbf{y}) \quad (6)$$

其中积分域 A 为场景中所有的面积，但只有光源处 $L_e(\mathbf{y} \rightarrow \mathbf{x}) \neq 0$

根据**Mento Carlo 积分法**，得到

$$L_{\text{dir}}(\mathbf{x} \rightarrow \mathbf{z}) = \sum_{A(i,j)} \frac{f_r(\mathbf{y} \rightarrow \mathbf{x} \rightarrow \mathbf{z}) L_e(\mathbf{y} \rightarrow \mathbf{x}) G(\mathbf{x} \leftrightarrow \mathbf{y})}{p(i,j)} \quad (7)$$

其中 $p(i,j)$ 是对光源区域 A 处的**均匀采样**。

由(5)、(6)式积分变换得：

$$d\omega_i = \frac{|\cos \theta_{\mathbf{y}, \mathbf{x}}|}{\|\mathbf{x} - \mathbf{y}\|^2} dA(\mathbf{y})$$

其中 $\theta_{\mathbf{y}, \mathbf{x}}$ 是方向 $\mathbf{x} - \mathbf{y}$ 与 $\mathbf{n}(\mathbf{y})$ 的夹角，引入几何传输项（两点间的“传输效率”）

$$G(\mathbf{x} \leftrightarrow \mathbf{y}) = V(\mathbf{x} \leftrightarrow \mathbf{y}) \frac{|\cos \theta_{\mathbf{x}, \mathbf{y}}| |\cos \theta_{\mathbf{y}, \mathbf{x}}|}{\|\mathbf{x} - \mathbf{y}\|^2}$$

其中 $V(\mathbf{x} \leftrightarrow \mathbf{y})$ 是可见性函数，当 \mathbf{x} 和 \mathbf{y} 之间无阻隔时为 1，否则为 0

G 是对称函数，即 $G(\mathbf{x} \leftrightarrow \mathbf{y}) = G(\mathbf{y} \leftrightarrow \mathbf{x})$

如果记光源数 N_e ，场景中的光源集为 $\{L_{e_i}\}_{i=1}^{N_e}$ ，对应的区域集为 $\{A(L_{e_i})\}_{i=1}^{N_e}$ ，则可写为

$$\begin{aligned} L_{\text{dir}}(\mathbf{x} \rightarrow \mathbf{z}) &= \sum_{k=1}^{N_e} \int_{A(L_{e_k})} f_r(\mathbf{y} \rightarrow \mathbf{x} \rightarrow \mathbf{z}) L_e(\mathbf{y} \rightarrow \mathbf{x}) G(\mathbf{x} \rightarrow \mathbf{y}) dA(\mathbf{y}) \\ &= \sum_{i=k}^{N_e} \sum_{A_k(i,j)} \frac{f_r(\mathbf{y} \rightarrow \mathbf{x} \rightarrow \mathbf{z}) L_e(\mathbf{y} \rightarrow \mathbf{x}) G(\mathbf{x} \rightarrow \mathbf{y})}{p_k(i,j)} \end{aligned} \quad (8)$$

2.2.2 环境光贴图重要性采样

Monte Carlo 重要性采样

直接光源除了从我们给定的灯泡中发出，还可以来自周围的**环境光**。而当对环境光进行采样时，如果我们对环境光的所有区域进行平均采样，那么结果会损失，应该进行改进的是对光强较大的区域重点采样，故应采取**Monte Carlo 重要采样**的方法，如下图所示



Figure 3: MC Important Sampling

所谓重要采样，即选择的抽样概率密度大致符合待抽样的分布，对于给定的环境光贴图，设采样为像素点 $\mathbf{y} = (i, j)$ ，那么该点的概率为 $p_{img}(i, j)$

$$p_{img}(i, j) = \frac{L_e(i, j)}{\sum_{k,l} L_e(k, l)} \quad (8)$$

相关概率关系如下

$$\begin{aligned}
1 &= \int_I p_{\text{img}}(i, j) di dj = \int_{\Theta} p_{\text{img}}(\theta, \phi) \left| \frac{\partial(i, j)}{\partial(\theta, \phi)} \right| d\theta d\phi \\
&= \int_A p_{\text{img}}(A) |\det J_A \Theta| \left| \frac{\partial(i, j)}{\partial(\theta, \phi)} \right| dA \\
&= \int_{\mathcal{H}^2} p_{\text{img}}(\omega_i) \left| \frac{dA}{d\omega_i} \right| |\det J_A \Theta| \left| \frac{\partial(i, j)}{\partial(\theta, \phi)} \right| d\omega_i \\
&= \int_{\mathcal{H}^2} p(\omega_i) d\omega_i
\end{aligned}$$

其中根据 *Figure 2* 以及环境贴图对应关系得

$$\begin{aligned}
\left| \frac{d\omega_i}{dA} \right| &= \frac{|\cos \theta_o|}{\|\mathbf{x} - \mathbf{y}\|^2} = \frac{1}{R^2} \\
|\det J_A \Theta| &= \frac{1}{R^2 \sin \theta} \\
\left| \frac{\partial(i, j)}{\partial(\theta, \phi)} \right| &= \frac{wh}{2\pi^2}
\end{aligned}$$

其中：

- $i \in [0, w]$, w 是图像宽度
- $j \in [0, h]$, h 是图像高度
- $u, v \in [0, 1]$, 且 $u = i/w$, $v = j/h$
- $\theta \in [0, \pi]$, $\theta = \pi(1 - v)$
- $\phi \in [0, 2\pi]$, $\phi = 2\pi u$
- $\omega_i = (\sin \theta \sin \phi, \cos \theta, \sin \theta \cos \phi)$

所以

$$p(\omega_i) = \frac{wh}{2\pi^2 \sin \theta} p_{\text{img}}(i, j) \quad (9)$$

此时 *equation 6* 可改写为：

$$\begin{aligned}
L_{\text{dir}}(\mathbf{p}, \omega_o) &= \int_A f_r(\mathbf{y} \rightarrow \mathbf{x} \rightarrow \mathbf{z}) L_e(\mathbf{y} \rightarrow \mathbf{x}) G(\mathbf{x} \leftrightarrow \mathbf{y}) dA(\mathbf{y}) \\
&= \int_{\mathcal{H}^2} \frac{f_r(\mathbf{p}, \omega_i, \omega_o) L_i(\mathbf{p}, \omega_i) \cos \theta_{\omega_i, \mathbf{n}(\mathbf{p})}}{p(\omega_i)} \times p(\omega_i) d\omega_i \\
&= \int_I \frac{f_r(\mathbf{p}, \omega_i, \omega_o) L_e(\mathbf{p}, \omega_i) \cos \theta_{\omega_i, \mathbf{n}(\mathbf{p})}}{p(\omega_i)} \times p_{\text{img}}(i, j) di dj \\
&= \sum_{I_{i,j}} \frac{f_r(\mathbf{p}, \omega_i, \omega_o) L_e(\mathbf{p}, \omega_i) \cos \theta_{\omega_i, \mathbf{n}(\mathbf{p})}}{p_{\text{img}}(i, j)} \times \frac{2\pi^2 \sin \theta}{wh}
\end{aligned} \quad (10)$$

其中求和是按照重要性采样得到的分布 $p_{\text{img}}(i, j)$ 去离散采样。

Alias Method

如果环境光贴图的大小是 $m = width \times height = n \times n$ 个像素点，那么常规的离散采样法抽样得到一个采样点的平均时间复杂度为 $O(m)$ ，而 Alias Method 可以使得离散采样的时间复杂度为 $O(1)$ 。具体操作如下

Initialize Table

0. 假设初始概率分布表为 $U(k = i * n + j) = p(i, j) * m$, 别名表 $K_k = k$, 其中 $k \in [0, m)$, 初始化两个队列A、B分别存储 U_k 小于1的节点标号, 和 U_k 大于1的节点标号
1. 从A、B中各出队列一个值 $a = A.pop()$ 、 $b = B.pop()$
2. 修改概率分布表, $U(b) = U(b) - (1 - U(a))$; 修改别名表, $K_k = b$
3. 如果 $U(b) < 1$, 则向A队列加入b元素 $A.push(b)$
如果 $U(b) > 1$, 则向B队列加入b元素 $B.pushback(b)$
4. 如果 A,B为空, 则结束; 否则返回 step 1

Sample Operation

1. 生成两个随机数 $\xi_1, \xi_2 \in [0, 1)$
2. 设 $k_1 = \lfloor m * \xi_1 \rfloor \in \{0, 1, 2, 3, \dots, m - 1\}$
3. 如果 $\xi_2 \leq U(k_1)$, 则采样点 $(i, j) = (k_1 \% n, k_1 / n)$
否则令 $k_2 = K(k_1)$ 采样点 $(i, j) = (k_2 \% n, k_2 / n)$

该算法的采样时间复杂度为 $O(1)$

2.3 间接光

2.3.1 间接光照方程

除了要计算直接光照以外，还要计算**间接光照**

$$L_{\text{indir}}(\mathbf{p}, \omega_o) = \int_{\mathcal{H}^2(\mathbf{n}(\mathbf{p}))} L_r(\mathbf{p}, -\omega_i) f_r(\mathbf{p}, \omega_i, \omega_o) \cos \theta d\omega_i \quad (11)$$

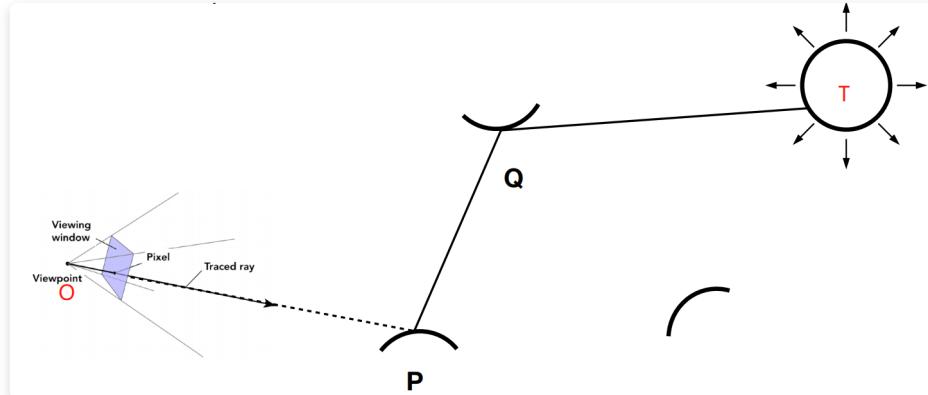


Figure 4: Indirect Light

如果回顾一下 equation 4 就会发现**间接光照要递归！**

设摄像机的位置为O点，光源为T点，我们想要计算P点射到O点的Radiance，我们Path Tracing在OPQ这段路径上

- 如果没有物体相遇，则递归结束， $L_o = L_r = L_{\text{dir}}$
- 如果有物体相遇，则直接把Q看做光源，那么对OPQ段解第一次渲染方程，方程中被积函数的P点入射Radiance $\mathbf{Li}(\mathbf{p}, \omega_i)$ 是未知的，而这个P点入射光 \mathbf{Li} 又是Q点的出射光 \mathbf{Lo} ，则可以在PQT上解第二个渲染方程。一直递归下去，直到遇到环境光或者光源。

2.3.2 指数爆炸问题

1. 随着弹射次数的增多，打出的光线数量会指数级上升，设N是对入射方向的采样次数，那么随着我们递归深度的增加，递归栈将会指数增长

解决办法：当且仅当N = 1时，递归不会出现指数爆炸的现象，所以我们并不是选择N个方向的入射光，而是随机选1条入射光

2. 在自然界随着光照弹射实际上是无限多次的，假如我们限定弹射次数必然损失能量。不想无限递归又不想损失能量，该怎么办呢？

解决办法：俄罗斯轮盘赌 Russian Roulette(RR)

- 我们的目标是求着色点的着色结果，即该点到相机方向的 \mathbf{Lo}
 - 假设我们手动设置一个概率P ($0 < P < 1$)
以P概率继续发射一条光线，返回 \mathbf{Lo} 除以P之后的着色结果： \mathbf{Lo} / P
以 $1 - P$ 的概率不发射光线，返回0
 - 最终计算离散型随机变量的期望 $E = P \times (\mathbf{Lo}/P) + (1 - P) \times 0$
3. 由于我们只随机采样1条光线，会产生非常多的噪点。因为有些着色点计算时，随机采样的某个入射光方向 ω_i 并没有击中光源，甚至也没有击中其他物体。

解决办法：增大spp，即每个像素追踪更多的路径，然后取平均值。所以呢只要用足够多的path，就能够确保有更大的几率击中有效光源或物体，计算出接近正确的着色。

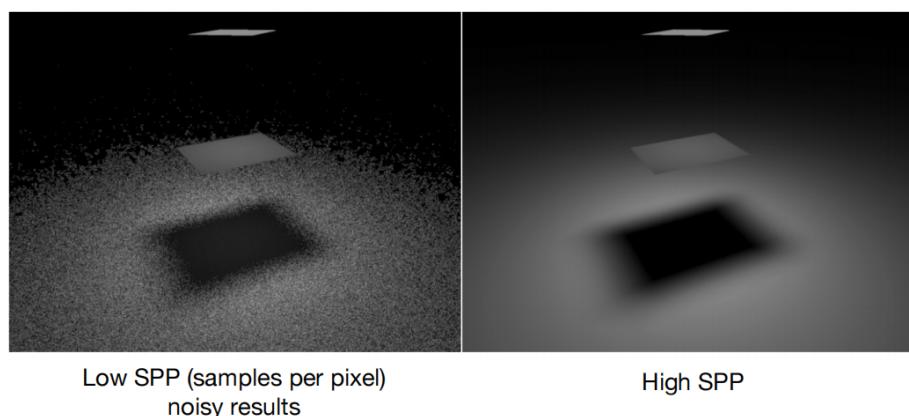


Figure 4: Compare spp

2.4 算法

至此，我们已经得到了所有关于求解 equation 1 的算法，伪代码形式如下

```

Shade(p,wo)
{
    // 1. Direct illumination from light sources and ambient light.
    //pdf_light = 1 / A
    Uniformly sampling light sources by randomly selecting a point on the surface of
    the light source.x';
    shoot a ray form p to x';
    L_dir = 0.0;
    if (the ray is not blocked in the middle) // if light is blocked
        if (the ray from source light)
            L_dir += L_e * f_r * cosθ * cosθ' / |x' - p|^2 / pdf_light; //2.2.1
    else if (the ray from environment background)
        L_dir += L_e * f_r * cosθ / pdf_env * (2*pi*2pi*sinθ)/(w*h)
    //2. Indirect illumination from other objects.
    L_indir = 0.0;
    Test Russian Roulette with probability P_RR;
    //pdf_hemi = 1 / 2π
    Uniformly sample the hemisphere toward wi;
    Trace a ray r(p,wi);
    if (ray r hit a non-emitting object at q)
        L_indir = shade(q, -wi) * f_r * cosθ / pdf_hemi / P_RR;
    return L_dir + L_indir;
}

```

3 Result

3.1 低spp

我们在低spp(spp=4)情况下模拟

3.1.1 只有直接光

首先只考虑直接光照模型，即

$$L_o = L_{dir}$$

得到一下结果

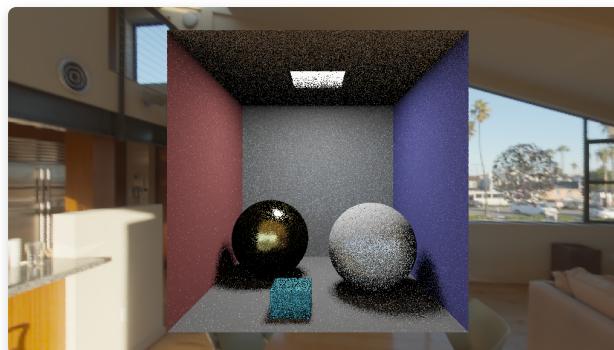


Figure 5: Only direct light

结果分析：仅加入直接光照的效果，对于高反射率的金属球效果不好，但已经基本能展示图像了

3.1.2 全局光照

现在我们加上间接光照，即

$$L_o = L_{\text{dir}} + L_{\text{indir}}$$

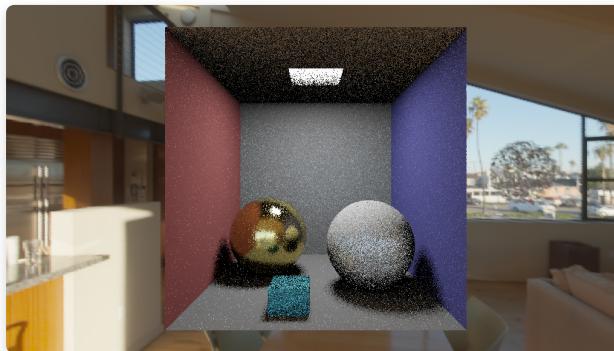


Figure 6: Global Illumination

结果分析：加入间接光照，在全局光照模型下金属球表现得更加真实，可以明显反射出其他物体的图案

3.1.3 Monte Carlo重要性采样

考虑对环境光的重要性采样

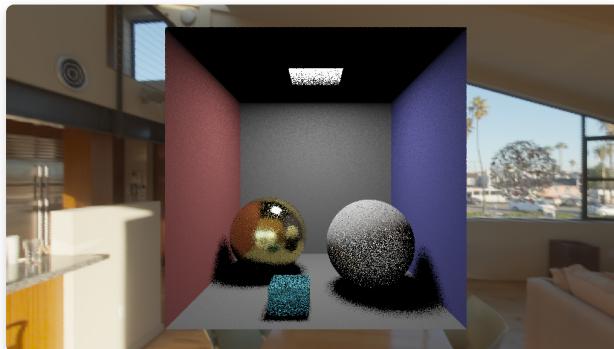


Figure 7: Global Illumination by important sampling

结果分析：当对环境光照进行重要性采样时，图像的噪点有所下降，而图像的阴影展现的更好

3.2 高spp

最终我们增大spp个数(spp=1024)，显示结果

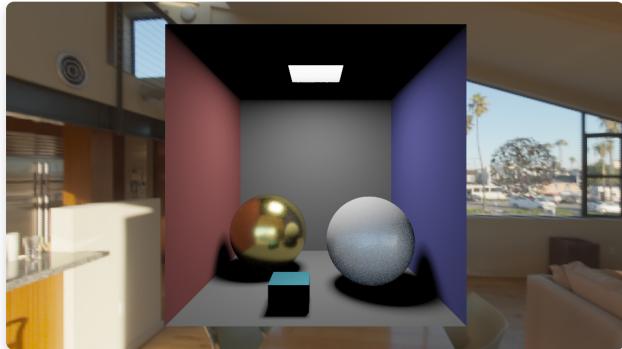


Figure 8: Global Illumination with high spp

结果分析：当增多追踪的光学个数后，场景已经十分逼真了，成功的渲染出图像

4 Summary

- 本文首先分析了渲染方程的原理，对渲染方程进行合理的分解
- 然后，介绍了如何采用Mento Carlo 积分法进行采样，即对直接光照采样区域变化和重要性采样的方法；并借助Alias算法实现抽样效率的提高。通过实验结果可以看出重要性采样对提高图像质量具有很好的作用。
- 接着，阐述了间接光照递归求解的方法，并且为防止指数爆炸的问题提出一系列方法
- 最终，在提高每个像素点采样数后，图像已经能够成功渲染出结果了。