

曲线拟合(Curve Fitting)策略中的路径构造过程

首先将光栅化图像降采样 256 倍并对 RGB 转换成辐射强度 $I(x, y)$ ，然后使用双边滤波器过滤高频噪音：

$$I^{\text{filtered}}(x) = \frac{1}{W_p} \sum_{x_i \in \Omega} I(x_i) f_r(\|I(x_i) - I(x)\|) g_s(\|x_i - x\|),$$

$$W_p = \sum_{x_i \in \Omega} f_r(\|I(x_i) - I(x)\|) g_s(\|x_i - x\|)$$

其中 f_r 与 g_s 分别使用二维和一维的高斯核心（核心大小为 3x3 或者 5x5）。其后使用 Sobel 算子计算梯度：

$$\mathbf{G}_x = \begin{bmatrix} -1 & 0 & +1 \\ -2 & 0 & +2 \\ -1 & 0 & +1 \end{bmatrix} * \mathbf{A} \quad \text{and} \quad \mathbf{G}_y = \begin{bmatrix} -1 & -2 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \\ +1 & +2 & +1 \end{bmatrix} * \mathbf{A}$$

$$\mathbf{G} = \sqrt{\mathbf{G}_x^2 + \mathbf{G}_y^2}$$

梯度大小超过一个阈值就采纳为边缘，以此过滤低频噪音。于是根据此产生梯度图。随后对梯度图映射采样，得出数据点，使用最小二平方法对数据进行 3 次多项式回归，多项式采用贝塞尔样条曲线：

$$\vec{B}(t) = \sum_{k=0}^3 \binom{3}{i} (1-t)^{(3-k)} t^k \vec{c}_i, \quad t \in [0, 1]$$

使用多项式标准基：

$$\mathbf{T} = \begin{bmatrix} t^3 & t^2 & t & 1 \end{bmatrix} \quad \mathbf{M} = \begin{bmatrix} -1 & 3 & -3 & 1 \\ 3 & -6 & 3 & 0 \\ -3 & 3 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \quad \mathbf{C} = \begin{bmatrix} c_1 \\ c_2 \\ c_3 \\ c_4 \end{bmatrix}$$

$$\vec{B}(t) = \mathbf{T} \mathbf{M} \mathbf{C}$$

误差期望函数：

$$\vec{E}[C] = \sum_{k=1}^n (\vec{P}_k - \vec{B}(t_k))^2, \quad \text{where } t_k = \frac{d(P_k, P_{k-1})}{\sum_{j=2}^n d(P_j, P_{j-1})}$$

$$\vec{E}[C] = (\mathbf{X} - \mathbf{T} \mathbf{M} \mathbf{C}_i)^T (\mathbf{X} - \mathbf{T} \mathbf{M} \mathbf{C}_i)$$

求最优 C_k ：

$$\frac{\partial E}{\partial C_i} = -2 \mathbf{T}^T (\mathbf{P}_i - \mathbf{T} \mathbf{M} \mathbf{C}_i) = 0$$

$$\mathbf{C}_i = \mathbf{M}^{-1} (\mathbf{T}^T \mathbf{T})^{-1} \mathbf{T}^T \mathbf{P}_i$$

可考虑的优化，贝塞尔曲线可以进行重参数化使路径长度分布更均匀，即最小化：

$$\text{Var}[R(T)] = \text{Var}\left[\frac{1}{T} \int_0^T \|\vec{B}(t)\| dt\right], \quad T \in [0, 1]$$