

## • Estéreo Fotométrico e Shape-from-Shading

→ Métodos para reconstrução de forma a partir de imagens de sombreamento (*shading*), pela resolução da equação de irradiância da imagem

### Estéreo Fotométrico

- Dadas duas ou mais imagens *monoculares* da cena, obtidas sob diferentes *iluminações*, pode-se resolver as equações de irradiância da imagem, para a orientação  $(p, q)$

Exemplo:

Reconstrução de superfície lambertiana a partir de três imagens de estéreo fotométrico

$$I_k = \rho \cos i_k = \rho(\hat{s}_k \cdot \hat{n}), \quad k = 1, 2, 3$$

Na forma matricial

$$\mathbf{I} = \rho \mathbf{S} \hat{\mathbf{n}} \rightarrow \text{BayFaci}$$

onde  $\mathbf{I} = [I_1, I_2, I_3]^T$ ,  $\mathbf{n} = [n_1, n_2, n_3]^T$ , e  $\mathbf{S}$  tem entradas  $s_{ij}$  dadas pela  $j$ -ésima componente da  $i$ -ésima iluminação

Assim,

$$\rho = |\mathbf{S}^{-1} \mathbf{I}| \quad \text{e} \quad \mathbf{n} = \frac{1}{\rho} \mathbf{S}^{-1} \mathbf{I}$$

Para que  $\mathbf{S}$  tenha inversa,  $\hat{s}_1$ ,  $\hat{s}_2$  e  $\hat{s}_3$  não podem ser coplanares

• EF pode ser implementado como uma *consulta a tabela*, se uma superfície de calibração é usada para a obtenção do mapa de reflectância

$$\hat{\mathbf{n}} = \hat{\mathbf{s}}^T \hat{\mathbf{n}} = \frac{1}{\hat{s}_1 \cdot (\hat{s}_2 \times \hat{s}_3)} [I_1(\hat{s}_2 \times \hat{s}_3) + I_2(\hat{s}_3 \times \hat{s}_1) + I_3(\hat{s}_1 \times \hat{s}_2)]$$

## Shape-from-Shading

- Estimação de forma a partir de uma única equação de irradiação da imagem
- Mais informação é requerida, e.g., condição de contorno ou suposição de suavidade

- Método Iterativo para SFS

Problemas com o espaço gradiente:

- Pequenas variações de orientação podem levar a grandes variações de  $p$  e/ou  $q$
- O gradiente se torna infinito nos *contornos de oclusão* (silhueta da superfície na imagem)

→ O *espaço estereográfico* é mais conveniente

Espaço Estereográfico ( $f, g$ ): Projeção da esfera gaussiana, a partir do pólo sul, num plano tangente ao pólo norte:

$$f = \frac{2p}{1 + \sqrt{1 + p^2 + q^2}} \text{ e } g = \frac{2q}{1 + \sqrt{1 + p^2 + q^2}}$$

Função Custo para SFS no Espaço Estereográfico:

$$e = e_S + \lambda e_P$$

onde  $e_S$  incorpora uma condição de suavidade,  $e_P$  incorpora uma condição fotométrica, e  $\lambda$  é um fator de ponderação

Termo de Suavidade:

$$e_S = \sum_{x,y} [(f(x, y) - \bar{f}(x, y))^2 + (g(x, y) - \bar{g}(x, y))^2]$$

onde

$\bar{f}(x, y)$  e  $\bar{g}(x, y)$  são os valores médios de  $f$  e de  $g$  na vizinhança do ponto  $(x, y)$

Termo Fotométrico:

$$e_P = \sum_{x,y} [I(x, y) - R(f(x, y), g(x, y))]^2$$

Tomando as derivadas da função custo em relação a  $f$  e  $g$ , e igualando a zero, obtém-se, em cada ponto  $(x, y)$ ,

$$f = \bar{f} + \lambda[I - R(f, g)] \frac{\partial R}{\partial f}(f, g)$$

$$g = \bar{g} + \lambda[I - R(f, g)] \frac{\partial R}{\partial g}(f, g)$$

Estas equações podem ser resolvidas iterativamente como

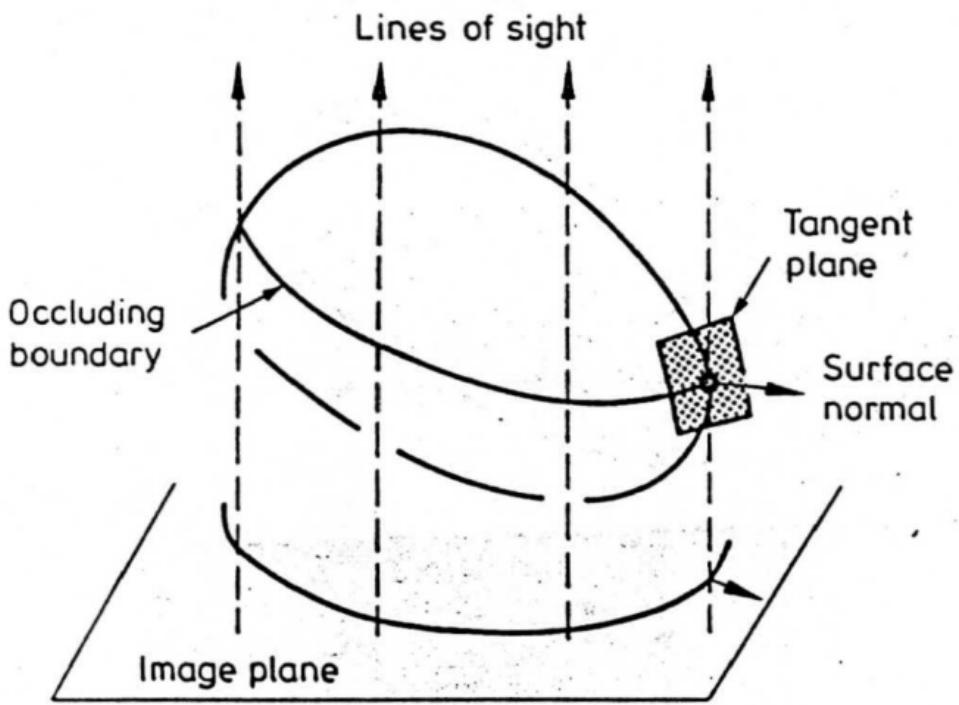
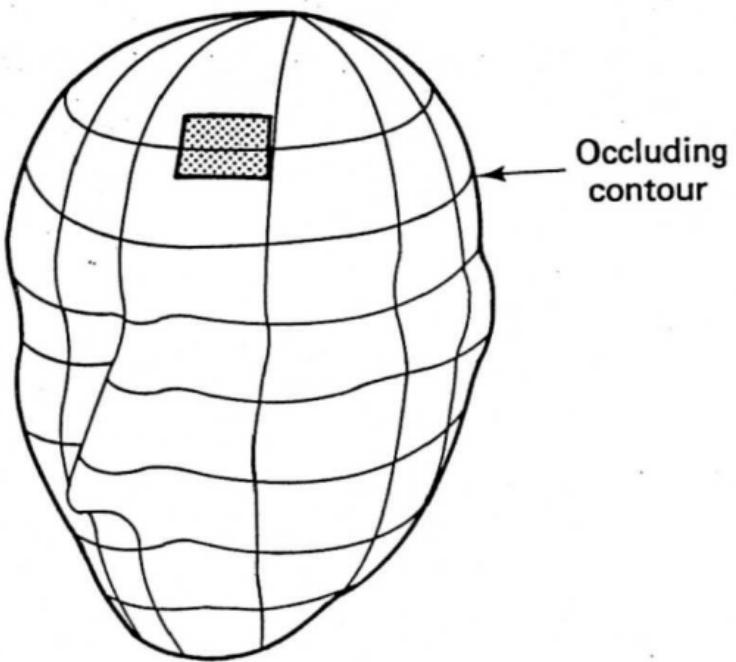
$$f^{n+1} = \bar{f}^n + \lambda[I - R(f^n, g^n)] \frac{\partial R}{\partial f}(\bar{f}^n, \bar{g}^n)$$

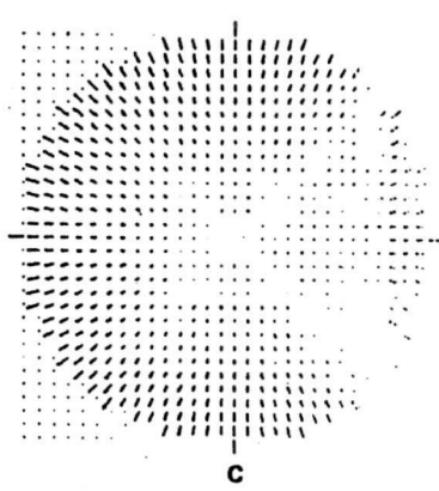
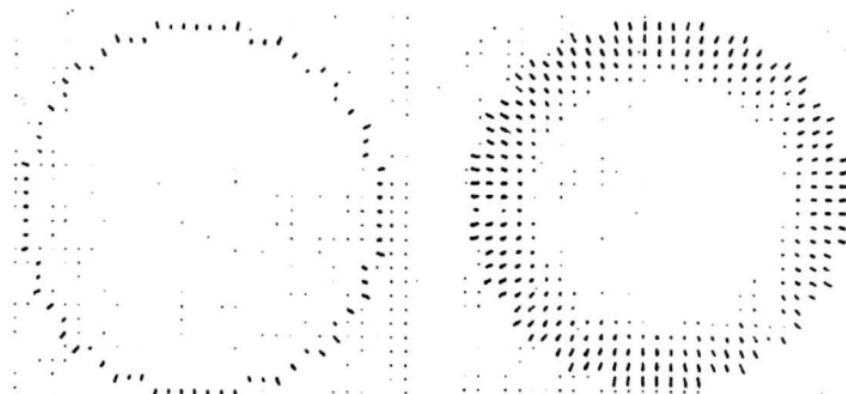
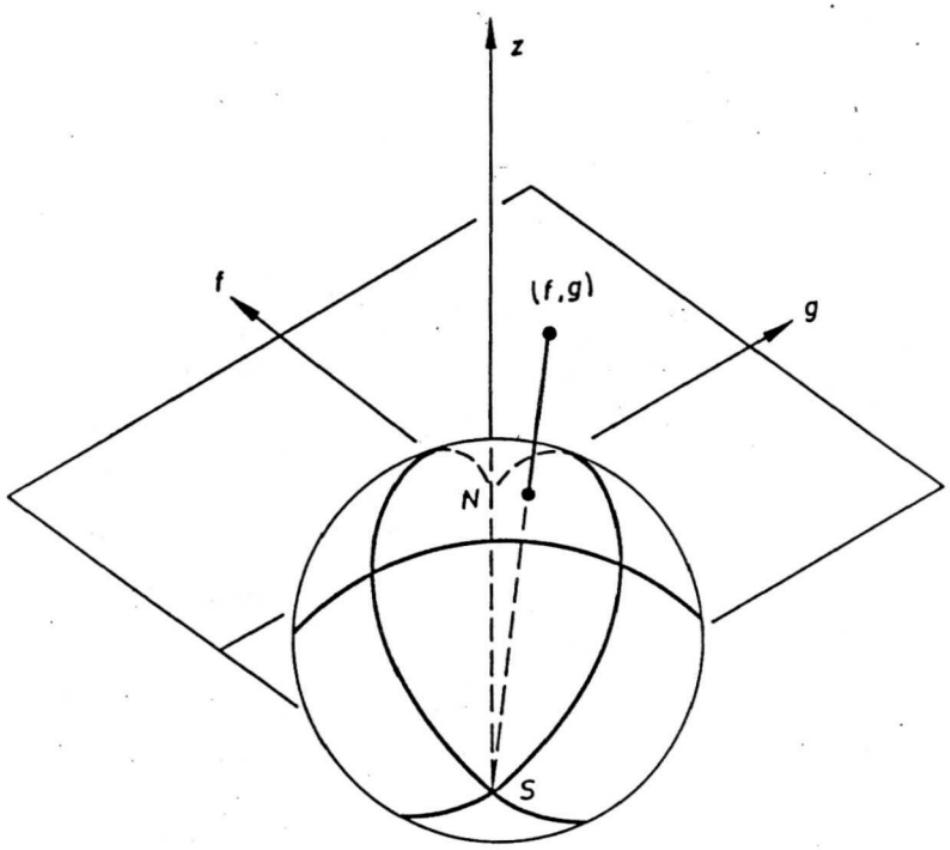
$$g^{n+1} = \bar{g}^n + \lambda[I - R(f^n, g^n)] \frac{\partial R}{\partial g}(\bar{f}^n, \bar{g}^n)$$

## Processo de Relaxação:

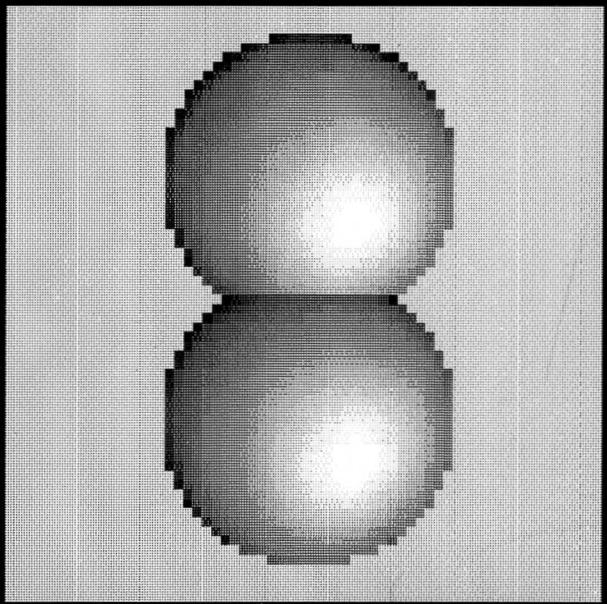
1. Como condição de contorno,  $f$  e  $g$  são assumidos fixos em alguns pontos (e.g., contorno de oclusão)
2.  $f^0(x, y) = g^0(x, y) = 0, \forall (x, y)$ , exceto quando determinados pela condição de contorno
3. Computa-se  $f^{n+1}$  e  $g^{n+1}$  para os pontos que não estão no contorno, até que as variações sejam pequenas o bastante

→  $\lambda$  deve ser escolhido apropriadamente: para valores altos, o processo se torna instável, e para valores baixos, a convergência é muito lenta

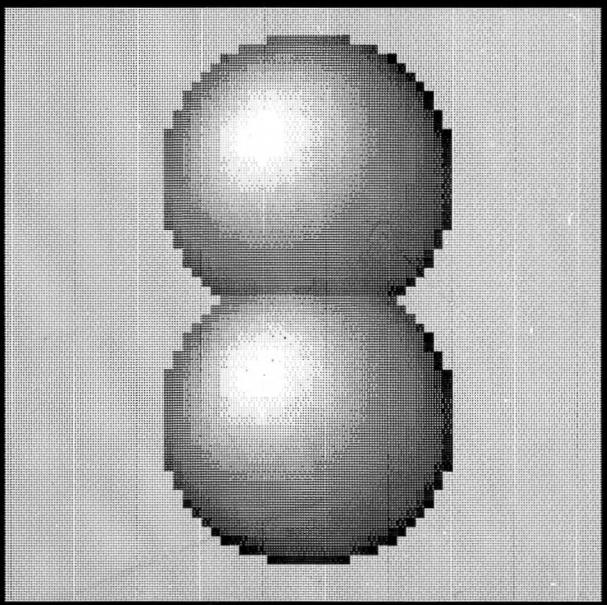




(A)



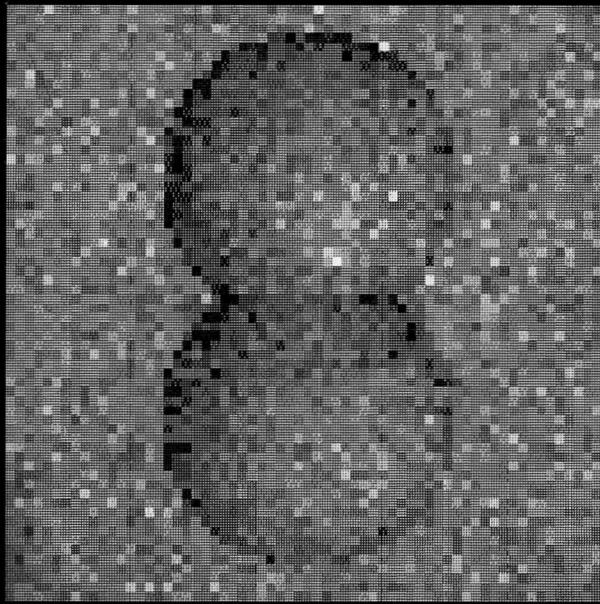
(B)



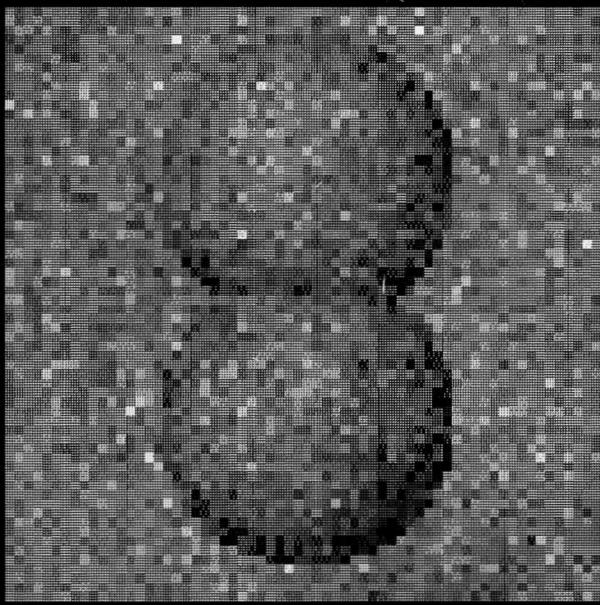
original (1,1,1)

original (-1,-1,1)

(C)



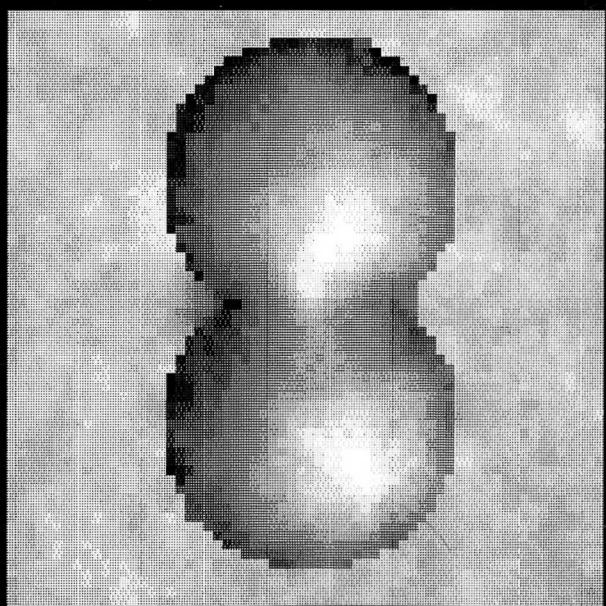
(D)



corrupted (1,1,1)

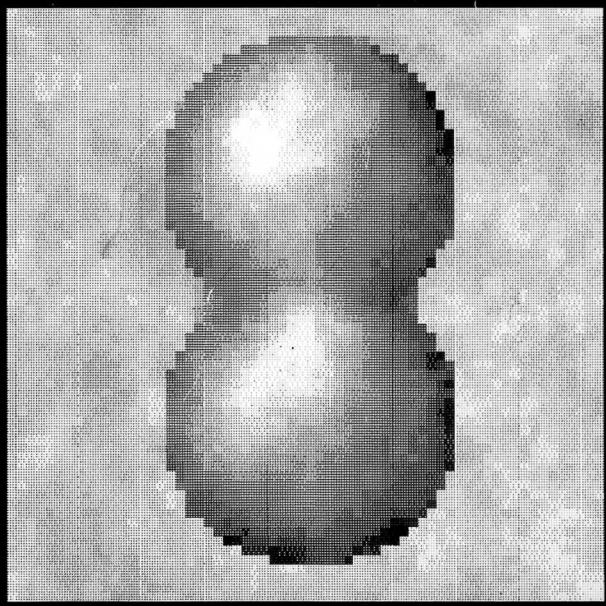
corrupted (-1,-1,1)

(E)



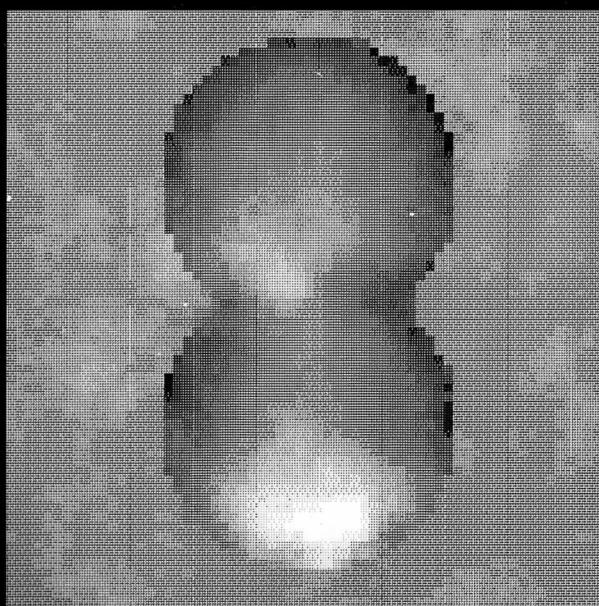
reconstructed  $(1,1,1)$

(F)



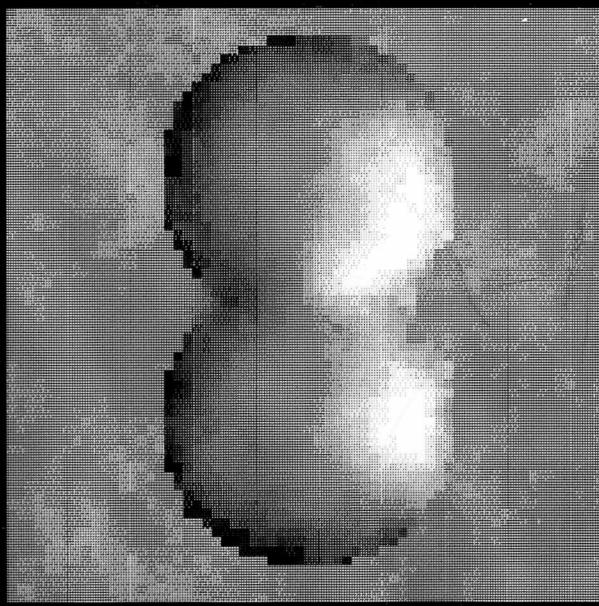
reconstructed  $(-1,-1,1)$

(G)



reconstructed  $(1,0,0)$

(H)



reconstructed  $(0,1,0)$

