



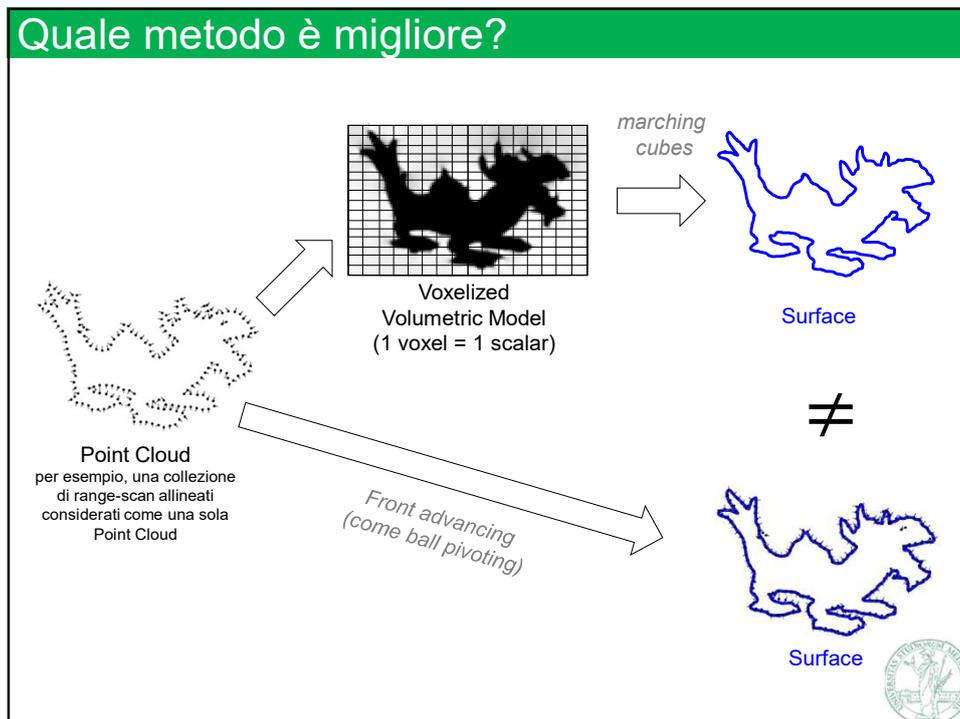
79

### Da nuvola di punti a mesh

- ✓ Abbiamo visto due metodi per convertire una nuvola di punti in una mesh
  - ⇒ Modo diretto: con algoritmi di Front Advancing (come Ball Pivoting)  
si aggiunge una connettività che connettere i vertici della nuvola di punti, completando la mesh
  - ⇒ Modo indiretto: si converte la nuvola di punti in un dataset volumetrico voxelizzato (che campiona nel volume una stima della *signed distance function*)  
e si estrare da questo dataset una mesh poligonale (con algoritmo Marching Cubes con soglia 0)



80



81

### Da nuvola di punti a mesh

- ✓ Nel **metodo diretto**, si mantengono i punti della point cloud inalterati, come vertici della mesh
- ✓ questo è un problema quando la point cloud presenta difetti come:
  - ⇒ rumore,
  - ⇒ outliers,
  - ⇒ difetti di allineamento (se la nuvola di punti è ottenuta allineando e unendo due nuvole separate, come spesso è il caso),
  - ⇒ densità diverse non volute, accidentali
  - ⇒ parti mancanti
- ✓ Sono difetti comuni nelle point cloud generate da acquisizioni 3D



82

## Da nuvola di punti a mesh

- ✓ Nel **metodo indiretto**, i vertici nella mesh finale sono il risultato di stime diversi di posizione
- ✓ questo è uno svantaggio, quando la point cloud è di ottima qualità (accurata, ben distribuita, completa)
  - ⇒ Regola generale: ricampionare un qualsiasi dataset introduce sempre un deterioramento del segnale
- ✓ È invece un grosso vantaggio in altri casi, perché consente di
  - ⇒ (1) abbattere il rumore, fondendo stime diverse (di posizione e normale della superficie) in una sola stima congiunta, più accurata
  - ⇒ (2) completare la superficie, estendendola in modo naturale su zone mancanti
  - ⇒ (3) garantire la two-manifoldness, chiusura, e orientamento consistente del risultato – caratteristiche del Marching Cubes
- ✓ Alcuni problemi ulteriori:
  - ⇒ La mesh risultante è molto irregolare e presenta triangoli di forma sfavorevole (lontano da equilatera) – altre caratteristiche del Marching Cubes
  - ⇒ Il dataset volumetrico è affetto dalla curse of dimensionality,  $O(n^3)$  memoria: usando alte risoluzioni, diviene molto oneroso, unfeasible usando basse risoluzioni, si perdono molti dettagli geometrici
  - ⇒ Vediamo ora una strategia comune per affrontare quest'ultimo problema



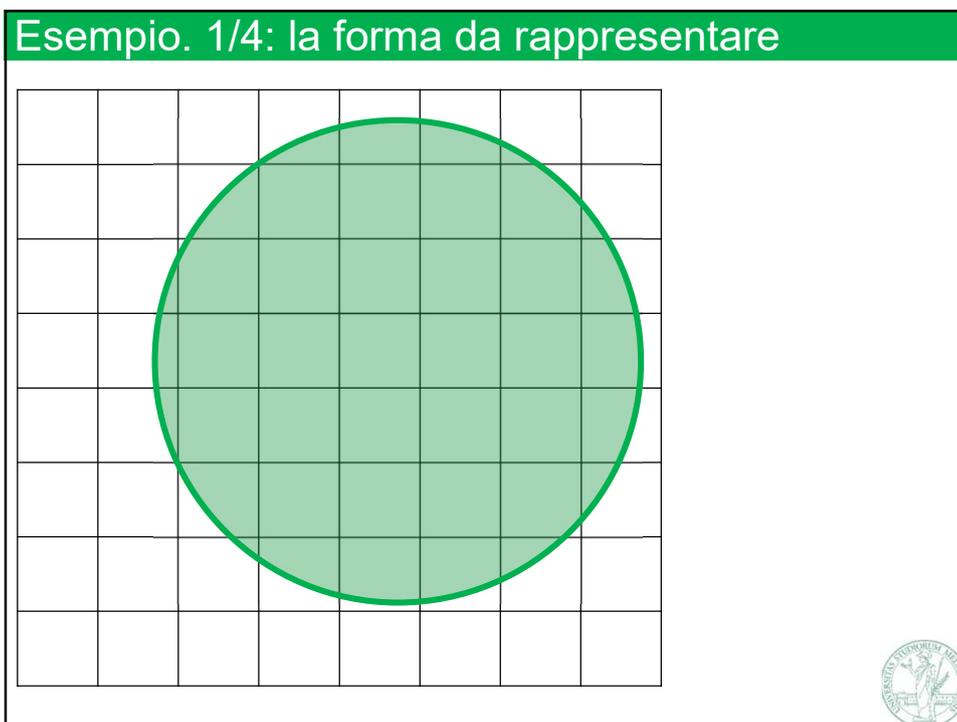
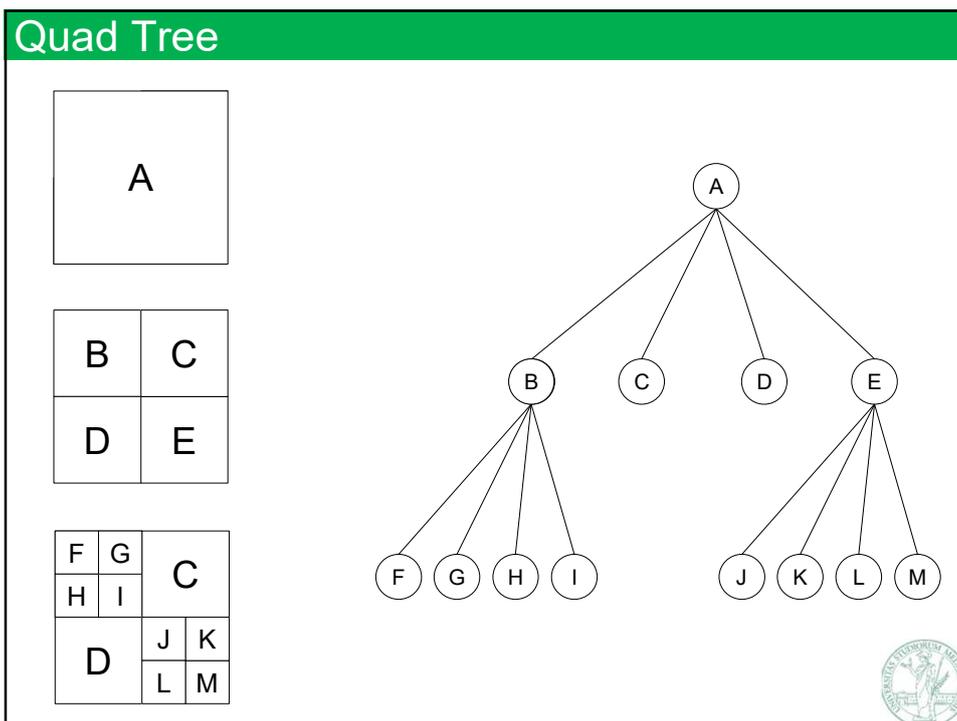
83

## Dataset volumetrici a griglia adattivi

- ✓ Il problema della «curse of dimensionality» è dovuto all'uso di risoluzione di un dataset di voxel non è *adattiva*
- ✓ Esistono strutture dati più compatte, perché dotate di risoluzione adattiva
- ✓ Una delle più diffuse è l'oct-tree
  - ⇒ Vediamo prima una sua versione 2D: il quad-tree
  - ⇒ In questi primi esempi, ipotizziamo di voler rappresentare in forma di quad-tree un dataset "voxelizzato" (ma in 2D) con 1 bit per voxel (1 = pieno, 0 = vuoto)



84



### Esempio. 2/4: "voxellizzazione" (ma in 2D)

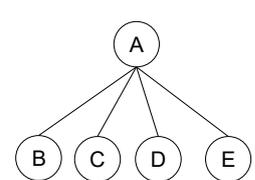
pieno  
 vuoto



90

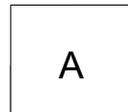
### Esempio. 3/4: quad-tree (scomposizione)

0	0	1	1		1	0	
	1	1			1	1	
0	1	1		1		1	
0	1						
0	1	1		1		1	
0	0						
0	1	1	1	1	1	0	
	0	0	0	0	1	0	

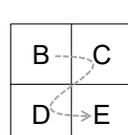


```

            graph TD
              A((A)) --- B((B))
              A --- C((C))
              A --- D((D))
              A --- E((E))
            
```



A

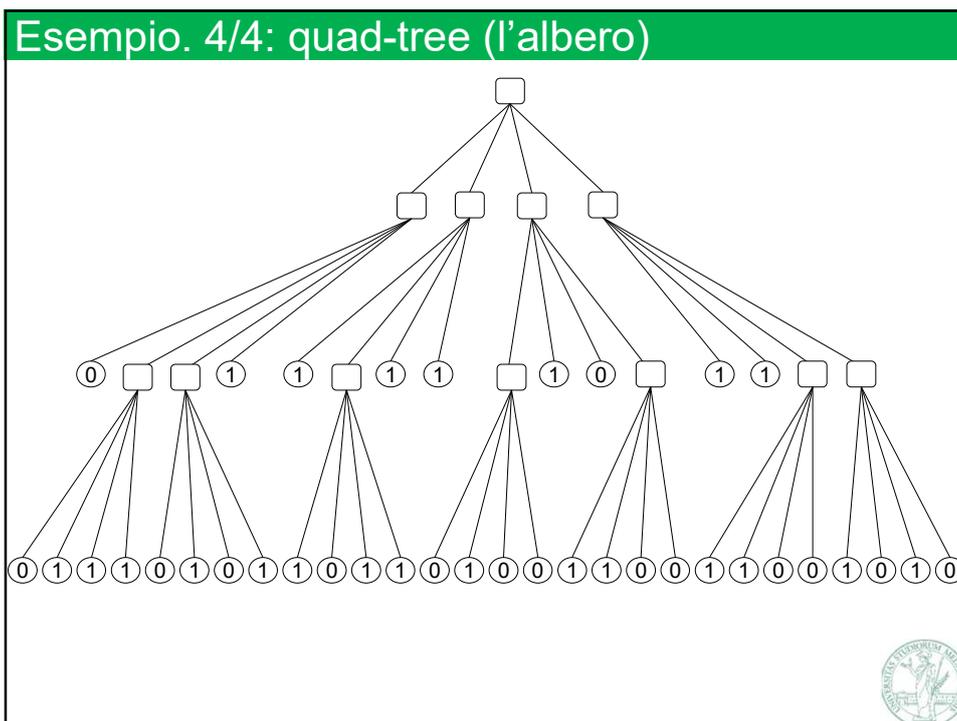


```

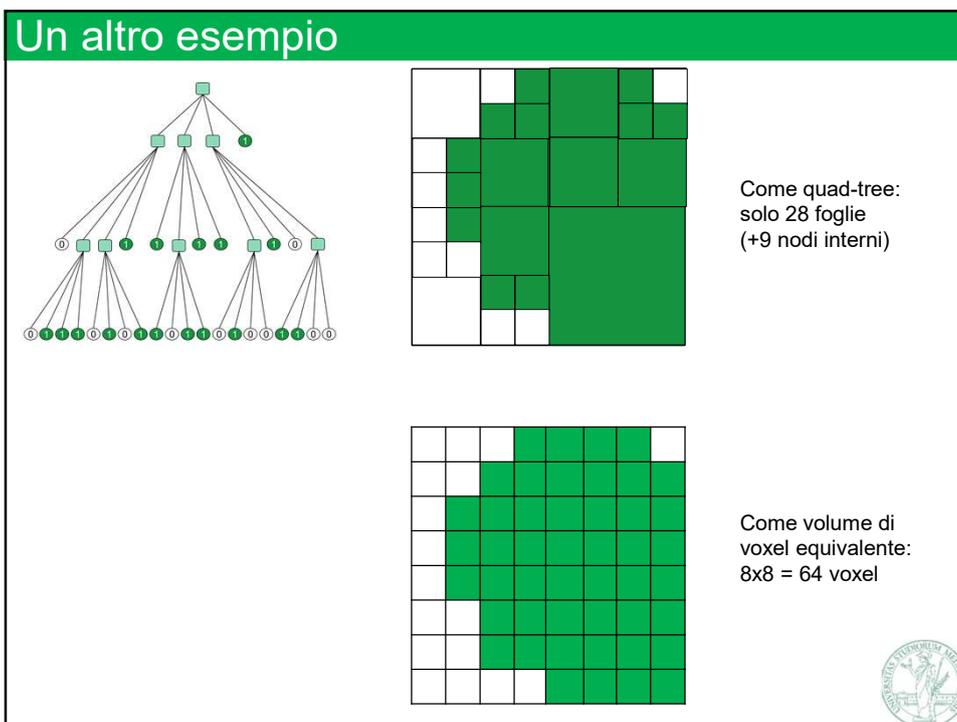
            graph TD
              B --- C
              D --- E
              B --- D
              C --- E
            
```



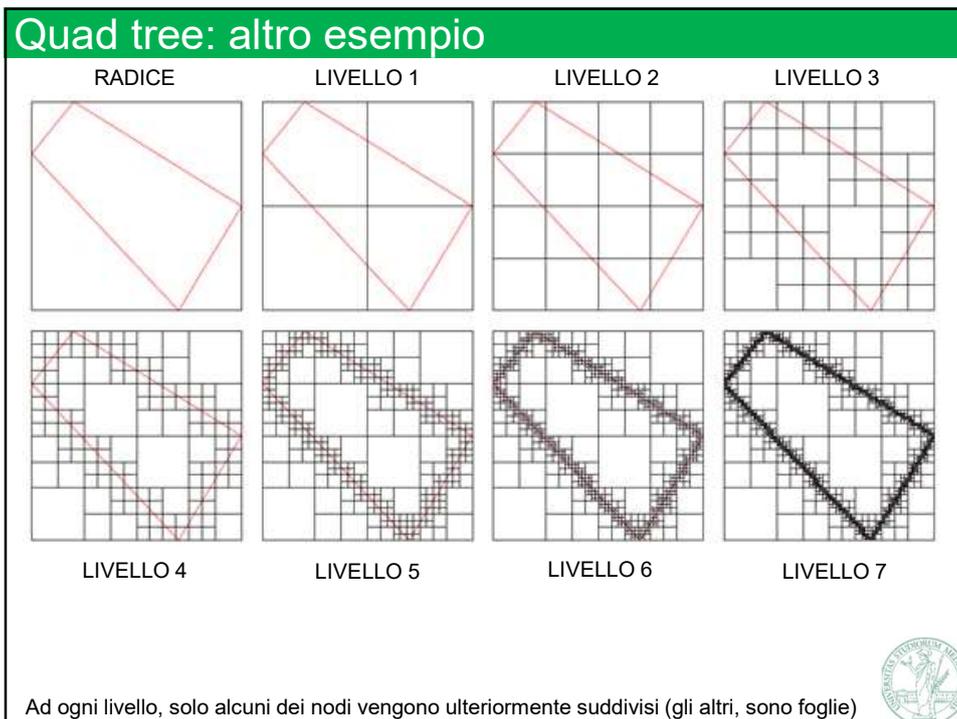
91



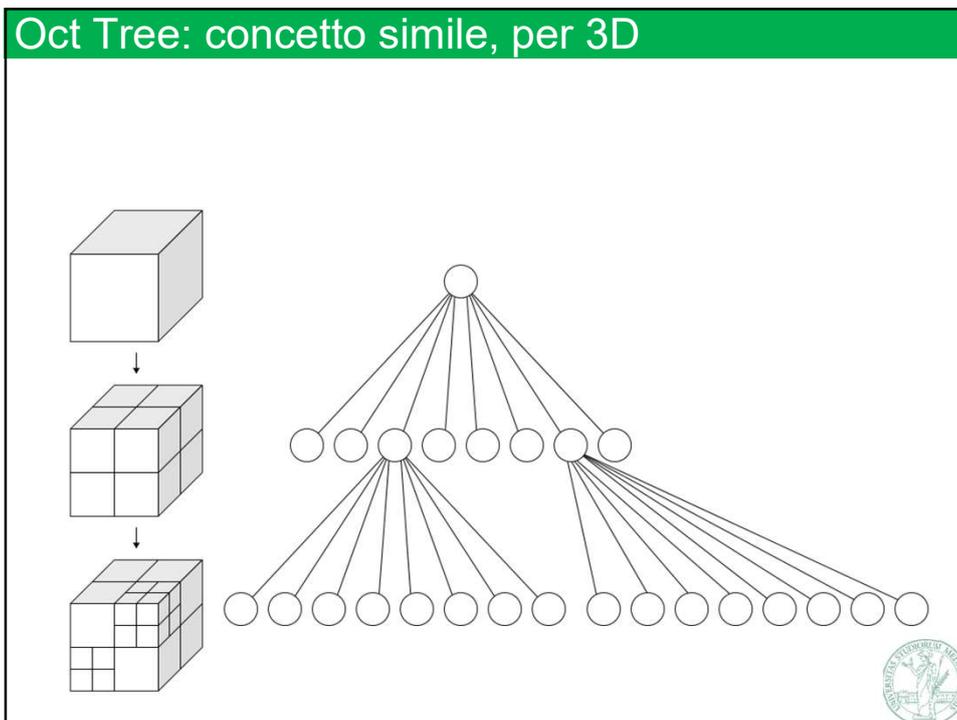
92



94



95



96

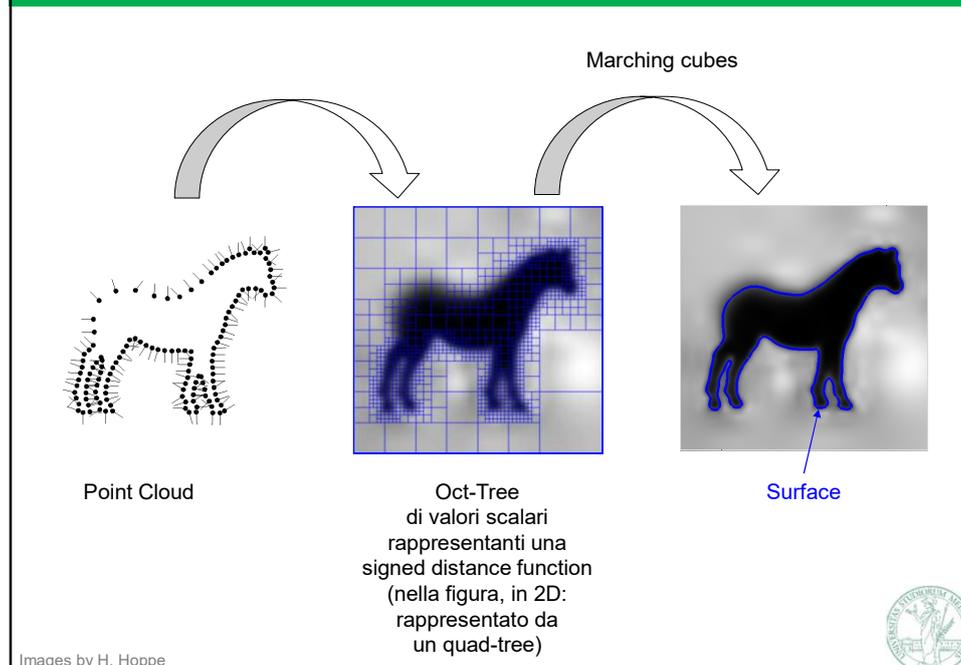
## Oct-tree: sommario

- ✓ Struttura ricorsiva, ad albero
- ✓ Un'alternativa molto più efficiente a dati una voxelizzati
- ✓ Ogni nodo è associato ad un cubo nel volume
  - ⇒ Radice: associato all'intero dataset
  - ⇒ Hanno 8 figli, uno per ciascun ottavo del padre
  - ⇒ Foglie: memorizzano il dato da memorizzare nei voxel (ad esempio, 1 bit – pieno o vuoto oppure un valore di signed distance field)
- ✓ Numero totale nodi: circa proporzionale all'estensione del bordo dell'oggetto rappresentato
  - ⇒ è quindi quadratico, non cubico, con la risoluzione!

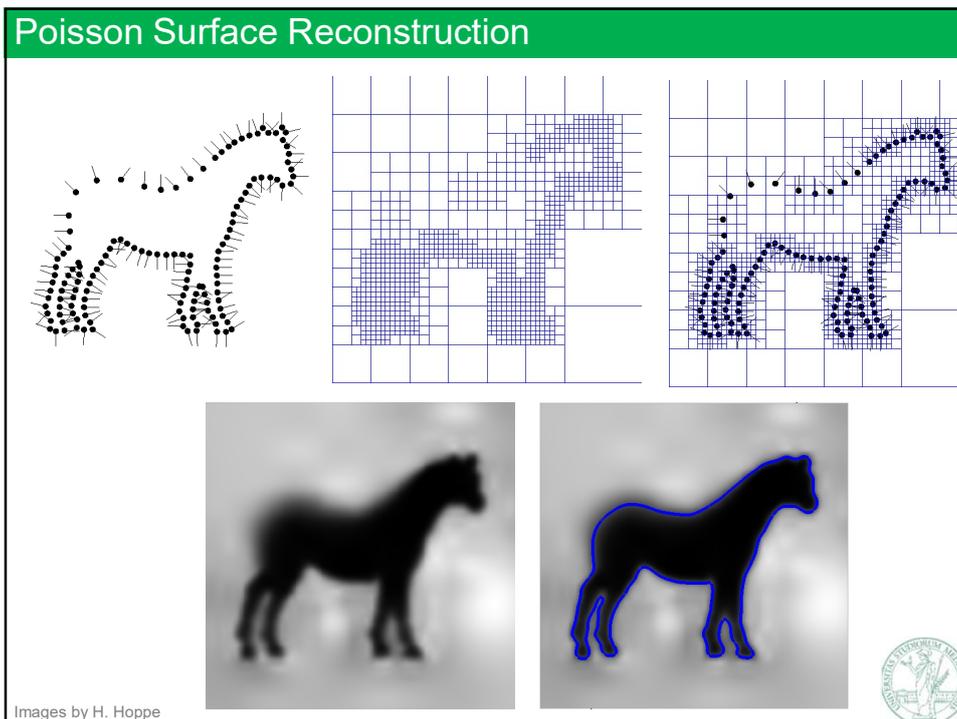


97

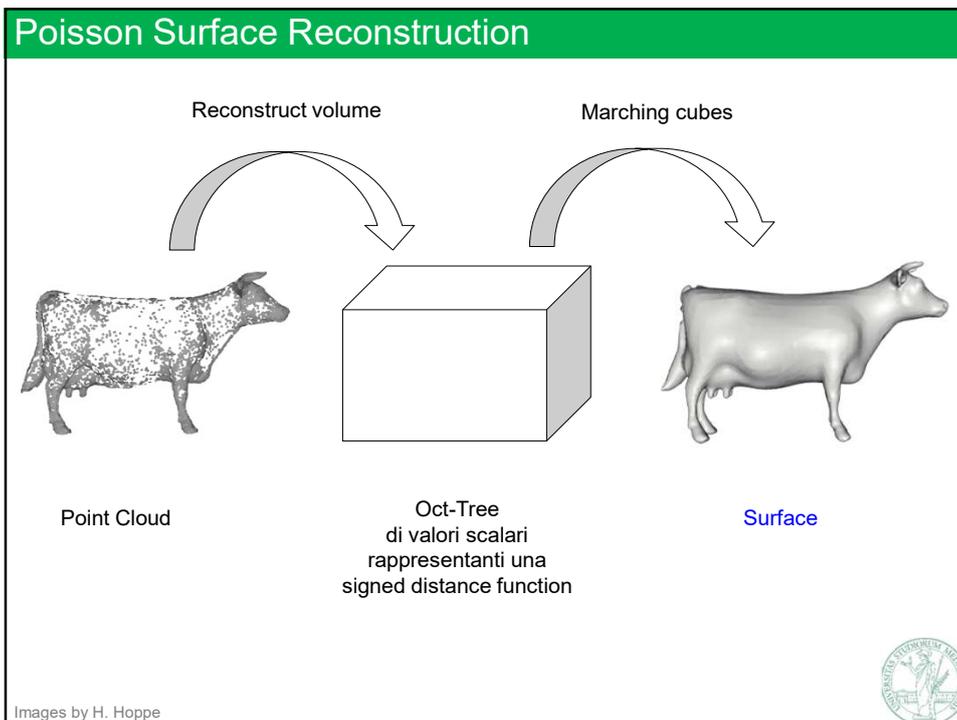
## Poisson Surface Reconstruction con OctTree



98



99



100