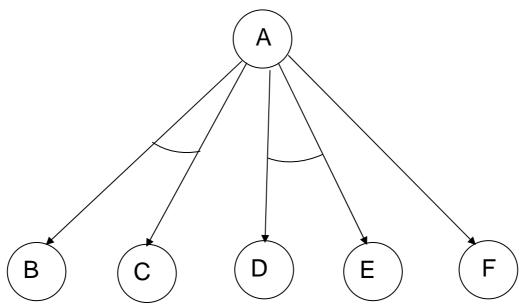
# Riduzione a sottoproblemi e grafi AND/OR

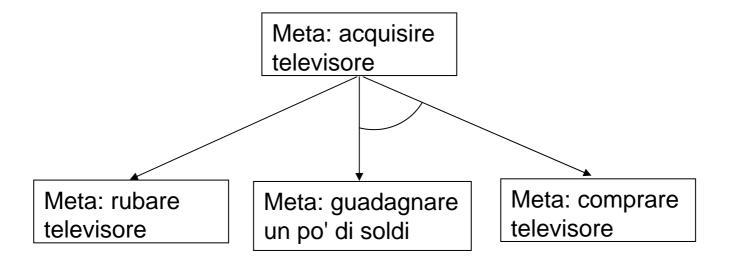
Lo scopo della riduzione a sottoproblemi è arrivare a sottoproblemi con soluzione ovvia (si risolvono con 1 passo nello spazio degli stati o la soluzione è conosciuta).

Si usa rappresentare la *r*. a *s*. mediante grafi particolari:



Il grafo AND/OR mostra gli insiemi alternativi di sottoproblemi di *A*.

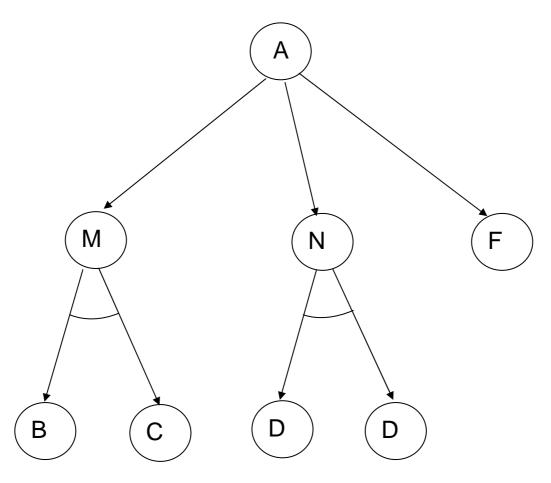
#### Esempio:



Ci si può ricondurre allo schema più generale creando (eventualmente) nodi ausiliari.

Nell'esempio seguente A assume il significato di "la soluzione del problema", M ed N sono nodi

"fittizi".



Scopo del processo di ricerca su un grafo AND/OR è mostrare che il nodo di partenza è risolto.

Definizione di nodo risolto (ricorsiva):

- 1. i nodi terminali sono risolti (poiché sono associati a problemi primitivi);
- 2. se un nodo non terminale ha successori OR, esso è risolto se e solo se almeno uno dei suoi successori è risolto;
- 3. se un nodo non terminale ha successori AND, esso è risolto se e solo se *tutti* i suoi successori sono risolti.

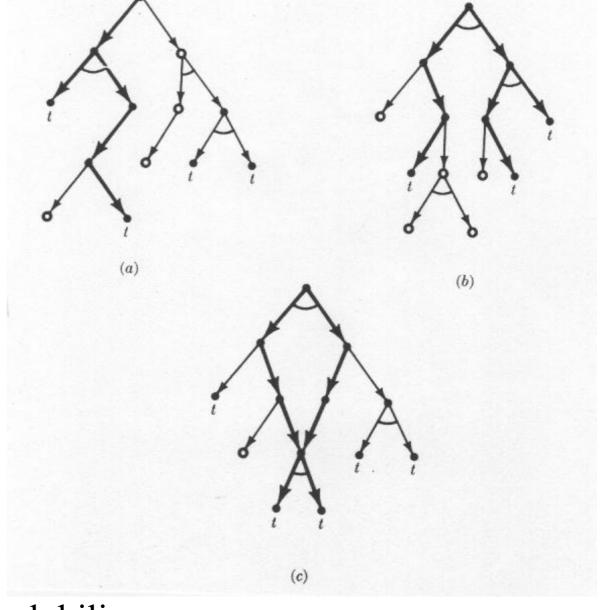
Si definisce *grafo risolutivo* il sottografo di nodi risolti che dimostra (secondo la precedente definizione) che il nodo di partenza è risolto.

In grafo AND/OR un nodo privo di successori è detto insolubile.

Definizione (ricorsiva):

- 1. i nodi non terminali privi di successori sono insolubili;
- 2. se un nodo non terminale ha successori OR, è insolubile se e solo *se tutti* i suoi successori sono insolubili;
- 3. se un nodo non terminale ha successori AND, è insolubile se e solo se almeno *uno* dei suoi successori è insolubile.

Esempi di grafi
AND/OR e di
grafi risolutivi. Il
grafo (c) ha più di
una soluzione:



I nodi con o sono insolubili.

In questo caso l'operatore di successione  $\Gamma$  viene applicato a una descrizione di un problema e produce l'insieme di descrizione di problemi successori

(cioè l'applicazione di  $\Gamma$  consiste nell'applicazione di *tutti* gli operatori di riduzione ammissibili).

## Esempio di applicazione della riduzione a sottoproblemi: l'integrazione simbolica

Si dispone di una tabella di integrali più semplici:

$$\int u du = \frac{u^2}{2}$$

$$\int \sin u du = -\cos u$$

$$\int a^u du = a^u \log_a e$$
etc.

Si vuole integrare una funzione I(x) rispetto a x, cioè:

$$\int I(x)dx$$

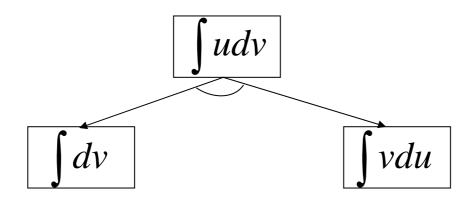
Si dispone di operatori di riduzione a sottoproblemi:

- > regola di integrazione per parti
- regola di decomposizione di una somma
- regole di trasformazione con sostituzioni algebriche o trigonometriche
- > ecc.

### Regola di integrazione per parti:

$$\int u dv = u \int dv - \int v du$$

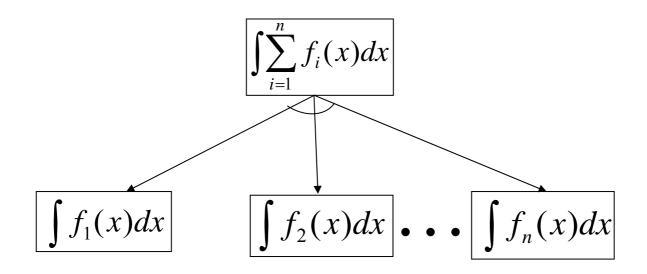
### Quindi il grafo corrispondente è:



### Regola di decomposizione:

$$\int \sum_{i=1}^{n} f_i(x) dx = \sum_{i=1}^{n} \int f_i(x) dx$$

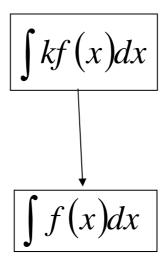
#### Il grafo:



### Regola di fattorizzazione:

$$\int kf(x)dx = k \int f(x)dx$$

#### Il grafo:



### Regole di sostituzione:

un'espressione viene sostituita con un'altra (creano nodi OR)

1. Sostituzioni algebriche; esempio:

$$\int \frac{x^2 dx}{(2+3x)^{\frac{2}{3}}} \to \int \frac{1}{9} (z^6 - 4z^3 + 4) dz$$

usando

$$z^2 = (2 + 3x)^{\frac{2}{3}}$$

2. Sostituzioni trigonometriche; esempio:

$$\int \frac{dx}{x^2 \sqrt{25x^2 + 16}} \to \int \frac{5}{16} \cot \theta \csc \theta d\theta$$

usando

$$x = \frac{4}{5} \tan \theta$$

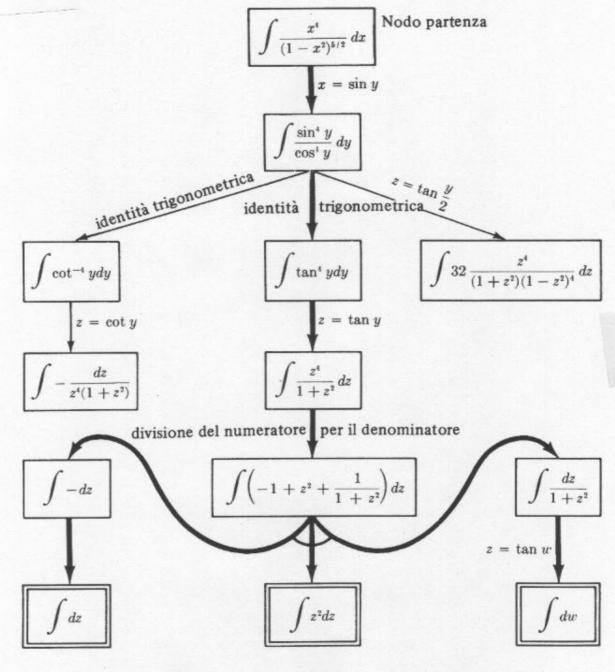
3. Divisione del numeratore per il denominatore; esempio:

$$\int \frac{z^4 dz}{z^2 + 1} \rightarrow \int \left(z^2 - 1 + \frac{1}{1 + z^2}\right) dz$$

4. Completamento del quadrato; esempio:

$$\int \frac{dx}{\left(x^2 - 4x + 13\right)} \rightarrow \int \frac{dx}{\left[\left(x - 2\right)^2 + 9\right]^2}$$

Quello che segue è un esempio di un grafo di ricerca AND/OR per un problema di integrazione.



Intelligenza Artificiale - Problem Solving 3

### Dal grafo risolutivo (in grassetto) e dalla tabella degli integrali elementari:

$$\int \frac{x^4}{\left(1 - x^2\right)^{\frac{5}{2}}} dx = \arcsin x + \frac{1}{3} \tan^3 \left(\arcsin x\right) - \tan(\arcsin x)^3$$

### Pianificazione nella riduzione a sottoproblemi.

Un problema di ricerca nello spazio degli stati è definito dalla terna (S, F, G) dove:

- S = stato/i iniziale/i
- F = insieme di operatori applicati
- G = stato/i finale/i

Se si trova una opportuna successione di stati "chiave"  $g_1, g_2,..., g_n$  il problema si può ridurre nell'insieme di problemi definiti dalle terne

$$(S, F, \{g_1\}), (\{g_1\}, F, \{g_2\}), \dots, (\{g_n\}, F, G)$$

dove 
$$\{g_1\} \equiv G_1, \{g_2\} \equiv G_2, \text{ ecc.}$$

Come specificare gli insiemi chiave?

Nei problemi reali spesso è facile identificare "passi cruciali" per la soluzione (operatori "chiave").

Ad esempio, nella torre di Hanoi, è un passo cruciale "muovi il disco C al piolo 3".

Sia f nell'insieme F un operatore chiave nel problema definito da (S, F, G).

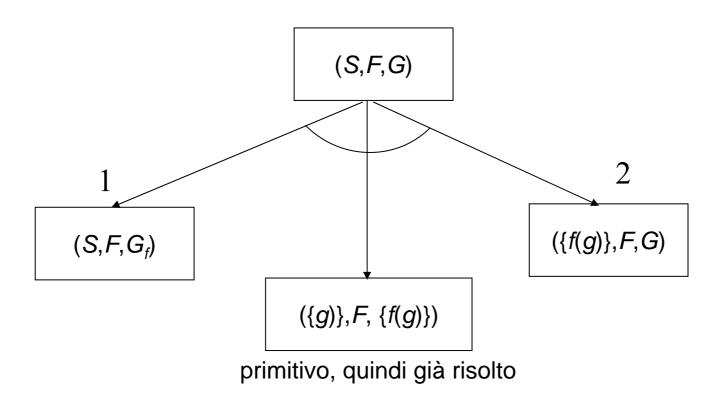
Conviene allora cercare un cammino fino a uno stato in cui f è applicabile.

Sia  $G_f$  l'insieme degli stati a cui f è applicabile. Abbiamo identificato allora il sottoproblema  $(S,F, G_f)$ .

Ora se g di  $G_f$  è uno stato chiave,  $(\{g\}, F, \{f(g)\})$ , dove f(g) è lo stato che si ottiene applicando f a g, è un problema primitivo (basta applicare f!).

Ci rimane quindi il sottoproblema descritto da (f(g), F, G) per arrivare alla soluzione.

### Pertanto quando si può identificare uno stato chiave, si può usare lo schema:



### Metodo delle differenze (o analisi mezzi-fini)

Per trovare gli aspiranti operatori chiave si usa un metodo basato sulle *differenze*.

Una differenza per (*S*,*F*,*G*) è una lista parziale dei motivi per cui il criterio di stato finale (l'insieme G) non è soddisfatto dai membri di S.

Gli aspiranti operatori chiave sono quelli che si applicano a una differenza (nel senso che "rimuovono" la differenza),

### Esempio:

Problema della scimmia e delle banane.

Lo stato è descritto da una lista di 4 elementi (w, x, y, z) dove:

- 1. w = posizione orizzontale della scimmia (vettore bidimensionale;
- 2. x = 1 o 0, a seconda che la scimmia si trovi rispettivamente sulla cassa o a terra;
- 3. y = posizione orizzontale della cassa (vettore bidimensionale);
- 4. z = 1 o 0, a seconda che la scimmia rispettivamente abbia o non abbia preso le banane;

### E gli operatori:

$$(\mathbf{w}, 0, \mathbf{y}, \mathbf{z}) \xrightarrow{goto(u)} (\mathbf{u}, 0, \mathbf{y}, \mathbf{z})$$

$$(\mathbf{w}, 0, \mathbf{w}, \mathbf{z}) \xrightarrow{pushbox(v)} (\mathbf{v}, 0, \mathbf{v}, \mathbf{z})$$

$$(\mathbf{w}, 0, \mathbf{w}, \mathbf{z}) \xrightarrow{climbox} (\mathbf{w}, 1, \mathbf{w}, \mathbf{z})$$

$$(\mathbf{c}, 1, \mathbf{c}, \mathbf{z}) \xrightarrow{grasp} (\mathbf{c}, 1, \mathbf{c}, 1)$$

Lo stato iniziale è: (a, 0, b, 0); gli operatori:  $F = \{f_1, f_2, f_3, f_4\}$ ; il goal:  $G = (\mathbf{c}, 1, \mathbf{c}, 1)$ .

Il problema è dunque descritto da 
$$\{(\boldsymbol{a}, 0, \boldsymbol{b}, 0), F, G\}$$

ovvero, poiché F non cambia:  $\{(\boldsymbol{a}, 0, \boldsymbol{b}, 0), G\}$ 

Il motivo per cui lo stato iniziale non soddisfa lo stato meta è che l'ultimo elemento non è 1.

Occorre quindi applicare ("grasp") come operatore chiave, per ridurre questa differenza.

Il problema si riduce a

$$\{(\boldsymbol{a}, 0, \boldsymbol{b}, 0), G_{f_4}\}$$
 e  $(\{f_4(s_1)\}, G)$ 

dove:

 $G_{f_4}$  è l'insieme di stati in cui si può applicare  $f_4$ 

 $s_1$  è lo stato di $G_{f_4}$  ottenuto dalla soluzione di  $\{(\boldsymbol{a}, 0, \boldsymbol{b}, 0), G_{f_4}\}.$ 

### Consideriamo il primo sottoproblema e consideriamo le differenze tra:

$$(a, 0, b, 0)$$
 e  $G_{f_4}$ 

Esse sono:

- 1. la cassa non si trova in *c*
- 2. la scimmia non si trova in c
- 3. la scimmia non è sulla cassa

Gli operatori che eliminano queste differenze sono:

- $\succ f_2 \text{ pushbox}(\boldsymbol{c})$
- $\succ f_1 \operatorname{goto}(\boldsymbol{c})$
- $\succ f_3$  climbbox

Si applicano a turno questi operatori e si producono coppie di sottoproblemi. Se si applica il primo,  $f_2$ , si ottiene:

(1-1) 
$$(\{(\boldsymbol{a}, 0, \boldsymbol{b}, 0)\}, G_{f_2})$$
  
(1-2)  $(\{f_2(s_{11})\}, G_{f_4})$ 

dove  $s_{11}$  è ottenuto dalla soluzione della (1-1).

Consideriamo ancora il primo sottoproblema (1-1): per poter spingere la cassa la scimmia deve essere in *b*. L'operatore che annulla questa differenza è:

 $f_1 \operatorname{goto}(\boldsymbol{b})$ 

Applicando questo, si ottengono i due sottoproblemi:

(1-11) 
$$(\{(\boldsymbol{a}, 0, \boldsymbol{b}, 0)\}, G_{f_1})$$
  
(1-12)  $(\{f_I(s_{111})\}, G_{f_2})$ 

Il primo dei due è primitivo (basta applicare  $f_1$ ), ovvero, formalmente, (a, 0, b, 0) è nel dominio di  $f_1$ .

Si passa a considerare (1-12), tenendo conto del fatto che, applicando  $f_1$ ,  $f_1(s_{111})$  è in realtà  $(\boldsymbol{b}, 0, \boldsymbol{b}, 0)$  e quindi:

$$(\{(\boldsymbol{b}, 0, \boldsymbol{b}, 0)\}, G_{f_2})$$

Quest'ultimo è primitivo (è sufficiente applicare pushbox(c)  $\equiv f_2$ ): infatti (b, 0, b, 0) è nel dominio di  $f_2$ .

Si procede così per gli altri rami.

La soluzione complessiva può essere resa meglio dal seguente grafo AND/OR che corrisponde al procedimento usato.

#### - Grafo AND/OR per il problema della scimmia e delle banane $(\{(\mathbf{a},0,\,\mathbf{b},0)\},\,G)$ grasp $(\{(\mathbf{a},0,\,\mathbf{b},0)\},\,G_{I_{\mathbf{a}}})$ $(|f_4(s_1)|, G)$ $s_1 \epsilon G_{I_*}$ Primitivo $f_1$ goto(c) elimbbox pushbox(c) 6 $(\{(\mathbf{a},0,\mathbf{b},0)\},G_{I_1})$ $(\{(\mathbf{a},0,\mathbf{b},0)\},G_{I_1})$ $(\{\,(\mathbf{a},0,\mathbf{b},0)\},\,G_{I_{\mathbf{a}}})$ $(\{f_2(s_{11})\},\,G_{f_4})$ $(\{f_1(s_{13})\}, G_{f_4})$ $(\{f_3(s_{15})\},\,G_{l_4})$ $s_{13} \epsilon G_{f_1}$ 813 €G/2 $s_{11} \epsilon G_{/_2}$ Primitivo f<sub>3</sub> climbbox $f_1$ goto(**b**) $(\{(\mathbf{c},0,\mathbf{c},0)\},G_{l_2})$ $(\{(\mathbf{a},0,\mathbf{b},0)\},G_{I_1})$ $(\{f_3(s_{121})\},G_{I_4})$ $(|f_1(s_{111})|, G_{f_2})$ $s_{121} \epsilon G_{f_1}$ $s_{111}\epsilon G_{f_1}$ Primitivo Primitivo Primitivo Primitivo

Il metodo appena illustrato è la base della strategia di ricerca detta

### analisi mezzi-fini.

Il processo di analisi può essere fondato su tabelle che, per ogni operatore, evidenziano la differenza (o le differenze) che l'operatore elimina. Queste liste sono solitamente ordinate rispetto a una qualche priorità. Inoltre queste liste devono includere le condizioni che devono essere soddisfatte per l'applicabilità delle regole.

Su questo metodo sono basati i sistemi quali il GPS (General Problem Solver), sviluppato da Newell & Ernst.

# Ricerca su grafi AND/OR

Si rammentino le definizioni:

#### Nodo risolto:

- 1. i nodi terminali sono risolti (poiché sono associati a problemi primitivi);
- 2. se un nodo non terminale ha successori OR, esso è risolto se e solo se almeno uno dei suoi successori è risolto;
- 3. se un nodo non terminale ha successori AND, esso è risolto se e solo se *tutti* i suoi successori sono risolti.

#### Nodo insolubile:

- 1. i nodi non terminali privi di successori sono insolubili;
- 2. se un nodo non terminale ha successori OR, è insolubile se e solo *se tutti* i suoi successori sono insolubili;
- 3. se un nodo non terminale ha successori AND, è insolubile se e solo se almeno *uno* dei suoi successori è insolubile.

#### Lo schema generale di risoluzione è:

- 1. si associa un nodo di partenza alla descrizione del problema iniziale;
- 2. si calcolano insiemi di successori del nodo di partenza applicando i possibili operatori di riduzione a sottoproblemi. Sia Γ l'operatore combinato che calcola tutti i successori di un nodo; ancora chiameremo *espansione* di un nodo il processo di applicazione di Γ al nodo (si ricordi che se si genera più di un insieme di successori AND ogni insieme non unitario va raggruppato sotto un nodo OR intermedio);

3. si predispongono *puntatori* da ogni nodo successore al nodo genitore. Questi vengono utilizzati nel processo di etichettatura dei nodi risolti e insolubili, e indicano il grafo risolutivo dopo la terminazione;

4. si continua il processo di espansione dei nodi e di predisposizione dei puntatori finché si può etichettare il nodo di partenza come risolto o insolubile.

# Ricerca in ampiezza (per gli alberi):

- 1. porre il nodo *s* di partenza in una lista di nome OPEN;
- 2. rimuovere il primo nodo di OPEN e porlo in una lista di nome CLOSED, chiamandolo *n*;
- 3. espandere il nodo *n*, generandone tutti i successori; porre questi alla *fine* di OPEN predisponendo puntatori ad *n*. Se non ci sono successori, etichettare *n* come insolubile e proseguire, altrimenti andare a 8.

- 4. applicare il procedimento di etichettatura dei nodi insolubili all'albero di ricerca;
- 5. se il nodo di partenza è etichettato come insolubile, uscire con un fallimento, altrimenti continuare;
- 6. rimuovere da OPEN tutti i nodi con antenati insolubili (questo passo ci permette di evitare lo sforzo superfluo di tentare di risolvere problemi insolubili);

7. andare a 2;

8. se alcuni dei successori sono nodi terminali, etichettarli come risolti e proseguire, altrimenti andare a 2;

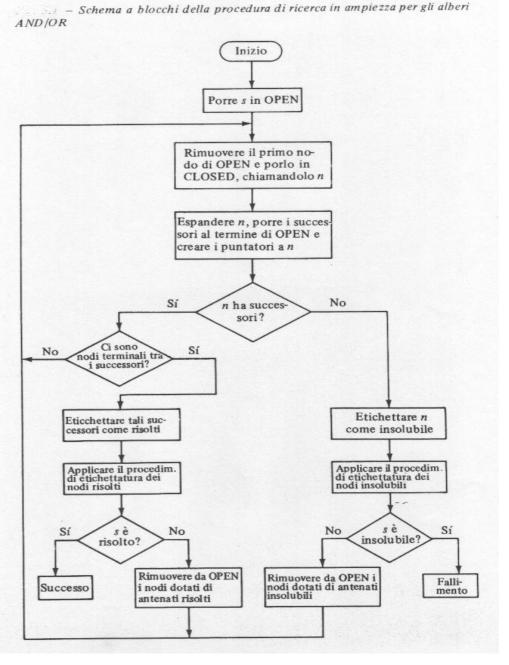
9. applicare il procedimento di etichettatura dei nodi risolti all'albero di ricerca;

10.se il nodo di partenza è etichettato come risolto, uscire con l'albero risolutivo che verifica ciò; altrimenti continuare;

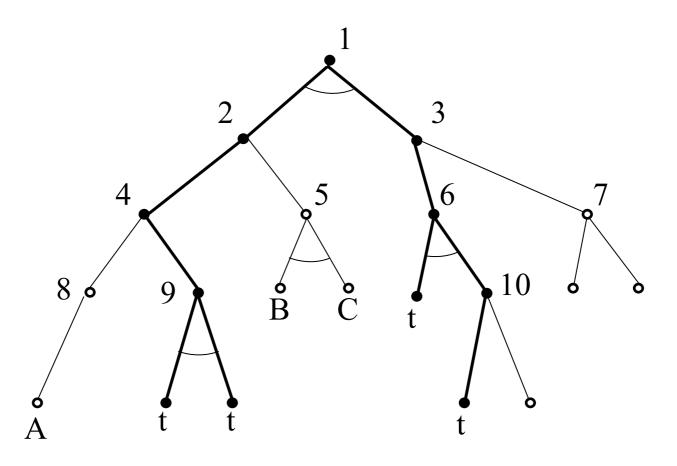
11.rimuovere da OPEN tutti i nodi risolti o con antenati risolti (questo passo ci permette di evitare lo sforzo superfluo di risolvere un problema in più di un modo);

12.andare a 2.

Può essere utile in questo caso lo schema a blocchi di questo algoritmo:



L'esempio che segue mostra l'ordine di espansione dei nodi nella ricerca in ampiezza in un albero AND/OR.



## Ricerca in profondità (per gli alberi):

Definizioni:

Come per gli alberi ordinari, si definisce la *profondità* di un nodo in un albero AND/OR come segue:

- La profondità del nodo di partenza è zero
- La profondità di ogni altro nodo è uguale alla profondità del suo genitore più 1.

## Algoritmo:

avvertenza: i nodi non terminali che si trovano oltre un limite di profondità vengono etichettati come insolubili.

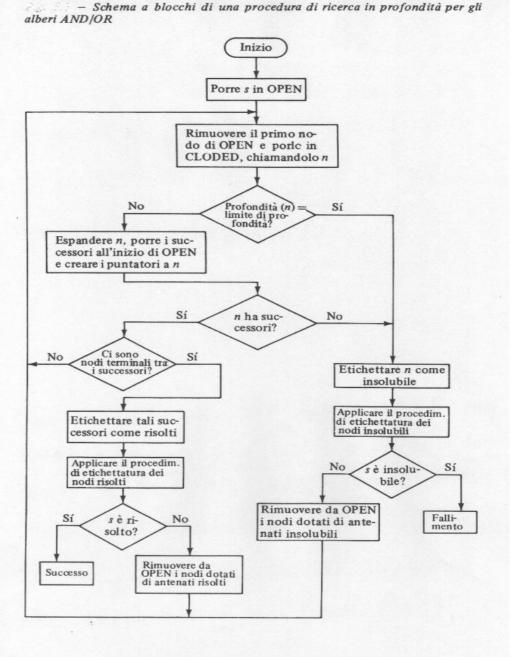
- 1. porre il nodo *s* di partenza in una lista di nome OPEN;
- 2. rimuovere il primo nodo di OPEN e porlo in una lista di nome CLOSED, chiamandolo *n*;

- 3. se la profondità di *n* è uguale al limite di profondità etichettare *n* come insolubile e andare a 5, altrimenti proseguire;
- 4. espandere il nodo *n*, generandone tutti i successori. Porre questi all'inizio di OPEN (in ordine arbitrario) e predisporre puntatori a *n*; se non ci sono successori etichettare *n* come insolubile e continuare, altrimenti andare a 9;
- 5. applicare all'albero di ricerca il procedimento d'etichettatura dei nodi insolubili;

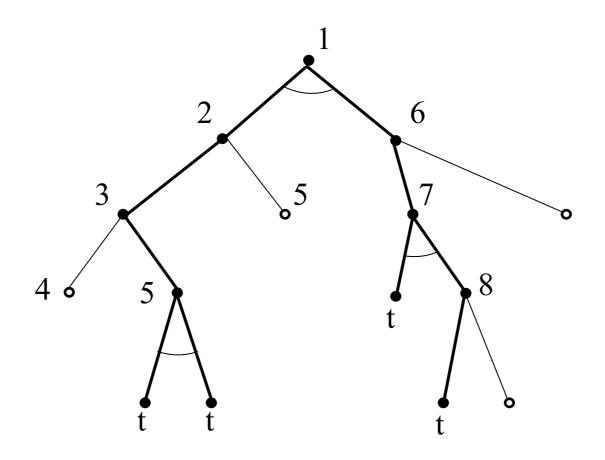
- 6. se il nodo di partenza è stato etichettato come insolubile, uscire con un fallimento; altrimenti proseguire;
- 7. rimuovere da OPEN tutti i nodi con antenati insolubili;
- 8. andare a 2;
- 9. se alcuni dei successori sono nodi terminali etichettarli come risolti e proseguire, altrimenti andare a 2;

- 10. applicare all'albero di ricerca il procedimento di etichettatura dei nodi risolti;
- 11. se il nodo di partenza viene etichettato come risolto, uscire con l'albero risolutivo che verifica ciò; altrimenti proseguire;
- 12. rimuovere da OPEN i nodi risolti o con antenati risolti;
- 13. andare a 2.

# Ecco lo schema a blocchi dello stesso algoritmo:



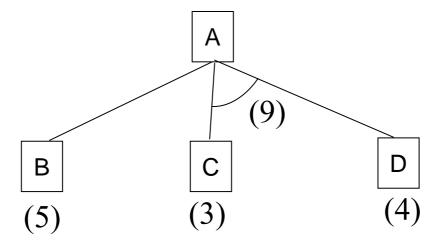
L'esempio che segue mostra l'ordine di espansione dei nodi nella ricerca in profondità (limite di profondità = 4).



# Ricerca su grafi AND/OR

Per trattare grafi AND/OR occorre un algoritmo come, ma in più capace di trattare gli archi AND. Infatti è inadeguato.

# Esempio: si abbia il grafo:

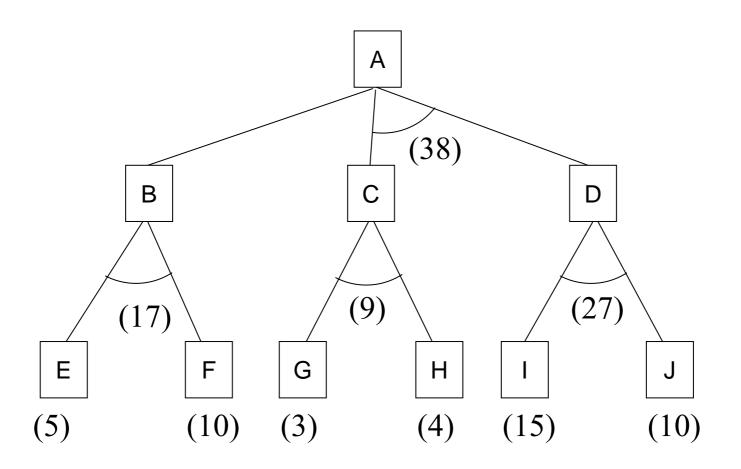


In parentesi sia il valore di  $\hat{f}$  per quel nodo e gli archi abbiano costo pari ad 1 (NB: negli archi AND i costi si sommano).

Se si guarda localmente il nodo da espandere è C (con  $\hat{f} = 3$ ). Tenendo conto del ramo AND, il costo totale è 9 (cioè D+C+2), mentre se si passa per B il costo è 5+1=6.

La scelta del nodo da espandere dipende non solo dal valore di  $\hat{f}$  in quel nodo, ma anche dal fatto che quel nodo faccia o meno parte dell'attuale cammino ottimo a partire dal nodo iniziale.

# Al passo successivo il problema diventa più evidente:



G, con  $\hat{f} = 3$ , sembra il nodo più promettente. Fa parte dell'arco costituito da G-H, con costo=9 (quindi ancora promettente). Ma per usarlo occorre usare anche I-J con costo 27.

Quindi il cammino che passa per B e arriva a E-F ha un costo minore (in B il costo vale 18) ed è quindi ancora in gioco.

# Per la ricerca su un grafo AND/OR occorre:

Attraversare il grafo a partire dal nodo iniziale seguendo il cammino ottimo attuale; accumulare l'insieme dei nodi presenti sul cammino e non ancora espansi

Prendere uno dei nodi non espansi ed espanderlo. Aggiungere i successori al grafo e calcolare  $\hat{f}$  (si usa solo h)

➤ Cambiare la stima di f del nodo appena espanso (per tener conto dei successori).
Propagare all'indietro questo cambiamento.
Ad ogni nodo visitato mentre si risale il grafo, decidere quale dei suoi archi successori è il più promettente e marcarlo come parte dell'attuale cammino migliore.

#### N.B:

► l'attuale cammino ottimo può cambiare

la propagazione della stima all'indietro non era necessaria in  $A^*$ , perché si esaminavano solo i nodi non espansi. Qui, invece, i nodi espansi devono essere riesaminati.

L'algoritmo prende il nome di  $AO^*$ 

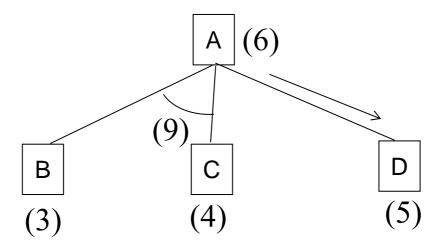
# Esempio di funzionamento

Prima del passo 1



Il nodo di partenza fa parte del cammino ottimo. Viene espanso.

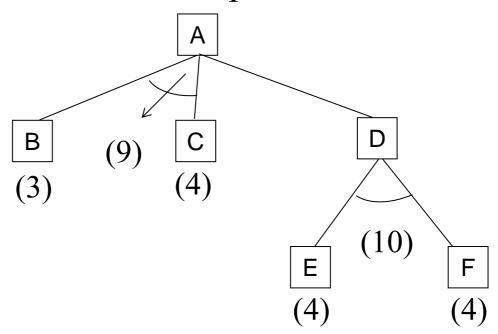
Prima del passo 2



L'arco verso D (costo 5+1=6) viene marcato come il più promettente. Infatti il ramo B-C ha costo 9 (=3+4+1+1).

Si espande D:

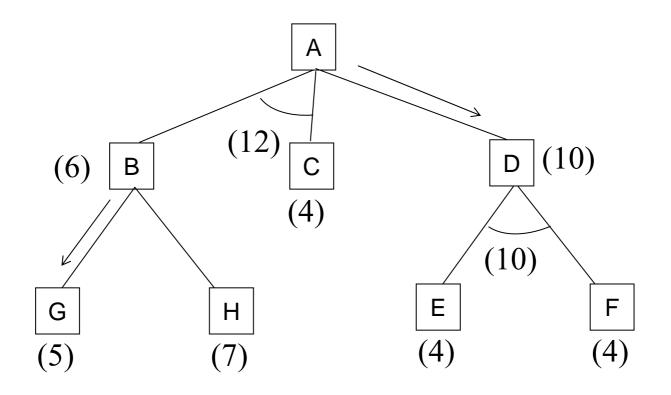
Prima del passo 3



Poiché si produce l'arco AND verso E e F con costo 10, si aggiorna a 10 il valore del costo di D. Si torna indietro ancora di un passo e si nota a questo punto che l'arco AND costituito da B-C è ora più conveniente (9 contro 10).

L'attuale cammino ottimo deve essere cambiato e diventa quello verso B-C. Si attraversa questo ramo e si incontrano B e C da espandere.

Si comincia con l'esplorare B. Espandendo B si ottiene:



Da B si va a G con costo 6(=5+1), si va ad H con costo 8(=7+1).

Si sceglie di andare verso G. A questo punto si propaga indietro questo costo, aggiornando il valore di B che diventa 6 e poi quello del ramo B-C che diventa 12(=6+4+1+1).

L'arco verso D diventa di nuovo il cammino migliore. A questo punto si procede espandendo E oppure F.

Si procede così finché non si trova una soluzione ovvero si verifica che non c'è una soluzione (si trovano vicoli ciechi).

#### Il concetto di «costo».

Nella ricerca negli spazi degli stati è stata usata una funzione di valutazione euristica (stima il costo di un cammino ottimo tra un nodo e l'obiettivo).

Per gli alberi AND/OR occorre introdurre il concetto di costo di un albero risolutivo radicato in un dato nodo.

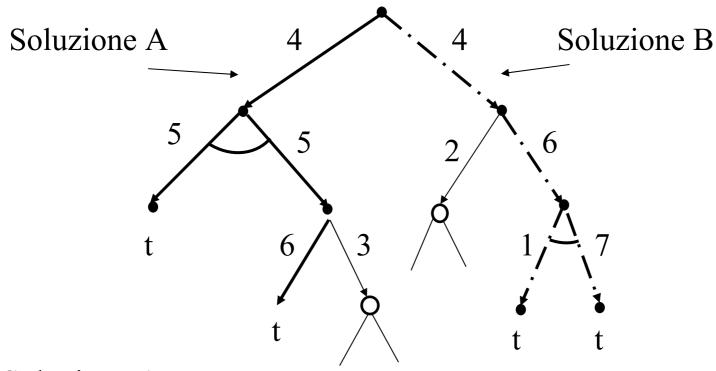
#### I<sup>a</sup> definizione:

Costo complessivo: somma dei costi di tutti gli archi nell'albero risolutivo

#### II<sup>a</sup> definizione:

Costo massimo: costo del cammino a massimo costo nell'albero risolutivo. Un cammino radicato in n è una successione di nodi da un nodo iniziale n a un nodo finale  $n_k$  di cui uno è successore dell'altro.

#### Ecco due alberi risolutivi e i loro costi:



Soluzione A
Costo complessivo = 20
Costo massimo = 15

Soluzione B Costo complessivo = 18 Costo massimo = 17 Si cerca un albero risolutivo a minimo costo all'interno dell'intero albero AND/OR implicito (albero risolutivo ≡ sottoalbero). Sarà detto albero risolutivo ottimo.

Sia h(s) il costo di un albero risolutivo ottimo radicato nel nodo di partenza s.

Se  $C(n_i, n_j)$  è il costo dell'arco fra  $n_i$  ed il successore  $n_j$ , valgono le seguenti definizioni:

1. se *n* è un nodo terminale (corrispondente a un problema primitivo)

$$h(n=0)$$

2. se n è un nodo non terminale con successori OR  $n_1, n_2, ..., n_k$ ,

$$h(n) = \min_{i} [c(n, n_i) + h(n_i)]$$

3. se n è un nodo non terminale con successori AND  $n_1, n_2, ..., n_k$ ,

$$h(n) = \sum_{i=1}^{k} [c(n, n_i) + h(n_i)]$$

per il costo complessivo

$$h(n) = \max_{i} \left[ c(n, n_i) + h(n_i) \right]$$

per il costo massimo

Naturalmente è indefinito se *n* è un nodo insolubile.

Anche per l'albero AND/OR si farà uso del concetto di *costo stimato*, cioè si introduce una funzione  $\hat{h}(n)$  che è una stima di h(n), costo di un albero risolutivo ottimo radicato in n.  $\hat{h}$  è una *funzione euristica*.

- Ad ogni passo, all'estremo dell'albero di ricerca ci possono essere nodi, detti foglie, che ricadono in uno di questi tre casi:
- 1. nodi già identificati come terminali dal processo di ricerca;
- 2. nodi già identificati come non terminali privi di successori dal processo di ricerca;
- 3. nodi i cui successori non sono ancora stati generati dal processo di ricerca.

## Quindi per ogni nodo n dell'albero di ricerca, la funzione $\hat{h}(n)$ può essere così definita:

## 1. se *n* è un nodo foglia:

- 1. se *n* è stato identificato come terminale  $\hat{h}(n) = 0$ ;
- 2. se n è stato identificato come non terminale privo di successori,  $\hat{h}(n)$  è indefinito;
- 3. se n è un nodo i cui successori non sono ancora stati generati  $\hat{h}(n)$  è una stima euristica del costo h(n) di un albero risolutivo ottimo radicato nel nodo n; tale stima si deve basare sulla conoscenza euristica disponibile sul dominio del problema rappresentato dall'albero AND/OR.

2. se n è un nodo non foglia con successori OR  $n_1, n_2, ..., n_k$ :

$$\hat{h}(n) = \min_{i} \left[ c(n, n_i) + \hat{h}(n_i) \right]$$

3. Se n è un nodo non foglia con successori

AND 
$$n_1, n_2, ..., n_k,$$

$$\hat{h}(n) = \sum_{i=1}^{k} [c(n, n_i) + \hat{h}(n_i)]$$

per il costo complessivo

$$\hat{h}(n) = \max_{i} \left[ c(n, n_i) + \hat{h}(n_i) \right]$$

per il costo massimo

Si introduce ancora il concetto di *albero risolutivo potenziale per s*, cioè un sottoalbero radicato in *s* che potrebbe divenire la parte superiore di un albero risolutivo completo.

Ad ogni passo della ricerca si estrae l'albero risolutivo potenziale  $\tau_0$  radicato in s che si *stima* essere la parte superiore di un albero risolutivo ottimo radicato in s.

## I valori di usati come stime sono basati su queste definizioni:

- 1. il nodo di partenza appartiene a  $\tau_0$
- 2. se il nodo *n* appartiene a  $\tau_0$ , allora:
  - 1. se il nodo n ha successori OR  $n_1, n_2, ..., n_k$  nell'albero di ricerca il successore con il minimo valore di  $\left[c(n,n_i)+\hat{h}(n_i)\right]$  appartiene a  $\tau_0$  (eventuali conflitti sono risolti arbitrariamente);
  - 2. se il nodo n ha successori AND nell'albero di ricerca, tutti questi successori appartengono a  $\tau_0$ .

In somma, la strategia che verrà usata sarà quella di estendere l'albero risolutivo potenziale più promettente (e non il nodo più promettente).

Ma con quale criterio? Un buon criterio è scegliere un nodo la cui espansione ha la maggiore provabilità di *refutare* l'ipotesi che  $\tau_0$  sia veramente la parte superiore di un albero risolutivo ottimo (in modo da tagliare al più presto i rami inutili!).

## Algoritmo AO\*

- 1. porre il nodo di partenza s in una lista di nome OPEN e calcolare  $\hat{h}(s)$ ;
- 2. determinare l'albero risolutivo potenziale  $\tau_0$ , che si ritiene essere la parte superiore dell'albero risolutivo ottimo radicato in s, usando i valori di ai nodi dell'albero di  $\hat{h}$  ricerca;

- 3. scegliere una foglia di  $\tau_0$  che si trovi in OPEN e porla in CLOSED, chiamandola n;
- 4. se *n* è un nodo terminale etichettarlo come risolto e continuare, altrimenti andare a 9;
- 5. applicare a  $\tau_0$  il procedimento di etichettatura dei nodi risolti;
- 6. se il nodo di partenza è etichettato come risolto uscire con  $\tau_0$  come albero risolutivo, altrimenti continuare;

- 7. rimuovere da OPEN i nodi con antenati risolti;
- 8. andare a 2;
- 9. applicare a n l'operatore di successione  $\Gamma$ , generandone tutti i successori. Se non ci sono successori etichettare n come insolubile e continuare, altrimenti andare a 14;
- 10.applicare a il procedimento di etichettatura dei nodi insolubili;

- 11. se il nodo di partenza è etichettato come insolubile uscire con un fallimento, altrimenti continuare;
- 12. rimuovere da OPEN i nodi con antenati insolubili;
- 13. andare a 2;
- 14. porre i successori in OPEN e predisporre i puntatori a n. Calcolare i valori di  $\hat{h}$  per i successori e ricalcolare i valori di  $\hat{h}$  per n e i suoi antenati;
- 15. andare a 2.

Esempio (sulla falsariga di quello già analizzato. Anche qui i costi degli archi valgono 1. Accanto ad ogni nodo c'è un valore di  $\hat{h}$ . I nodi terminali hanno  $\hat{h} = 0$ ).

