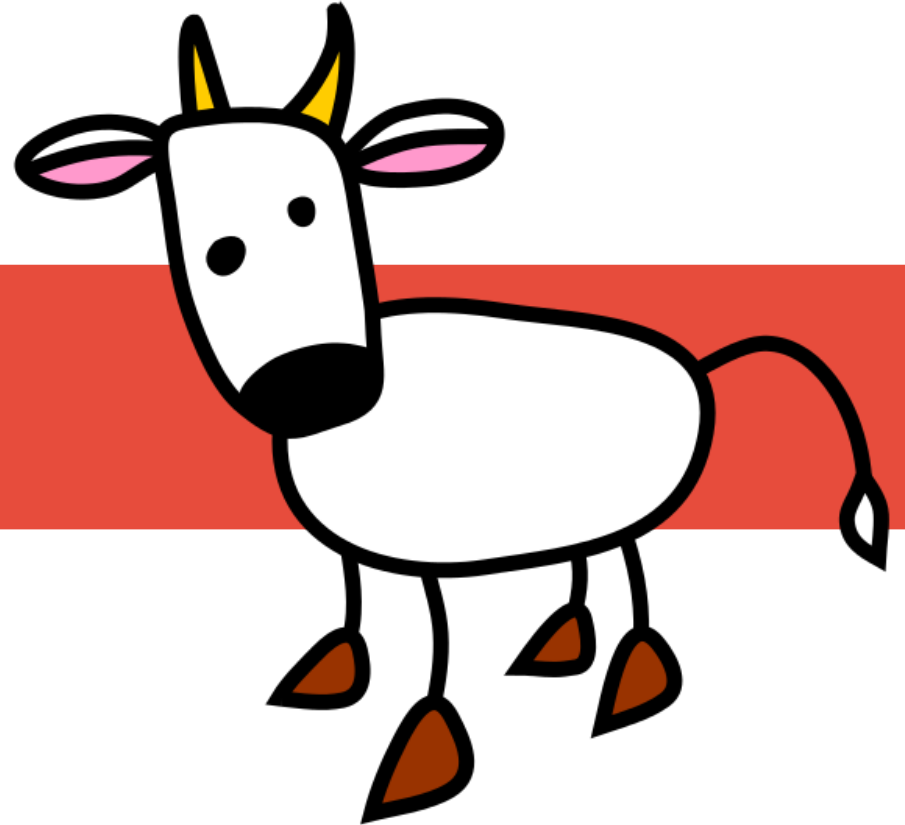


# The Cow Path Problem



Francesco Galla` e Francesco Mecca

# Il Problema

Una mucca Bessie si trova ad un incrocio di  $w$  cammini che portano a terre sconosciute.

Lungo uno solo dei cammini abbiamo un campo fiorito che consideriamo la destinazione. Questo cammino è a distanza  $n$ . Tutti gli altri cammini sono interminabili.

Bessie, che ha una scarsa vista, non ha modo di sapere che ha raggiunto la destinazione finché non riesce effettivamente a calpestare il prato.

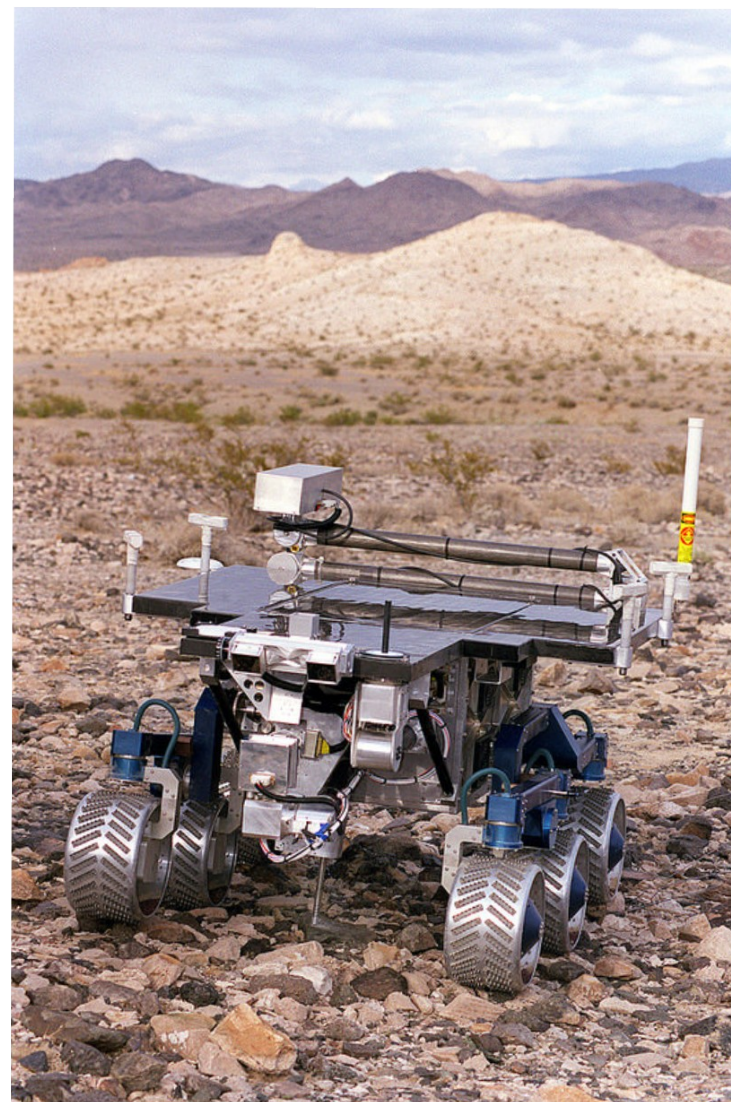
Possiamo quindi affermare che Bessie dovrà camminare almeno una distanza  $n$ ; non assumendo una conoscenza a priori dei cammini possibili, vogliamo considerare un algoritmo ottimale per percorrere la minore distanza possibile.

# Applicazione #1 – Robot e ostacolo

Un robot in uno spazio bidimensionale sconosciuto si trova davanti ad un ostacolo.

Deve trovare l'angolo piu` vicino per aggirarlo.

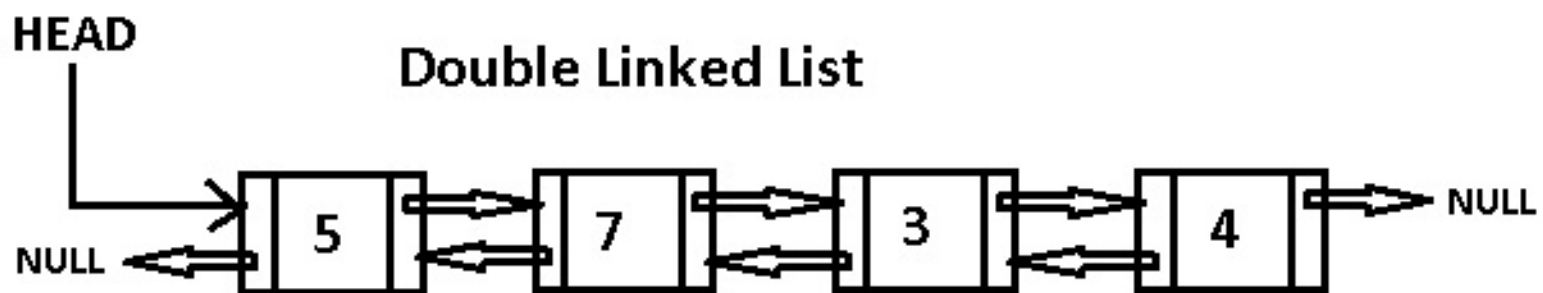
$$w = 2$$



## Applicazione #2 – Ricerca su buffer

Una lista doppio-*linkata*, non ordinata e di dimensione sconosciuta, in cui si deve trovare un sottoinsieme contiguo di elementi.

$$w = 2$$



## Applicazione #3 - Search space in AI algorithms

Un albero di ricerca composto da  $k$  sottoalberi dev'essere esplorato alla ricerca della soluzione.

Supponiamo di avere una funzione che ci permette di capire se il nodo sul quale ci troviamo ci porterà alla soluzione.

Possiamo nuovamente considerare il cow-path problem con  $w = k$  per raggiungere il sottoalbero corretto.

# Soluzione Deterministica – Primo Approccio

- Con  $w = 2$ , ci muoviamo a destra di un passo, poi torniamo all'origine e ci muoviamo a sinistra di un passo.
- A questo punto torniamo all'origine e incrementiamo il numero di passi di 1, ripetendo quindi il procedimento per 2 passi.
- Se il punto e` a una distanza finita  $n$  dall'origine per raggiungere il punto definito sara` necessario un numero di passi al piu`:

$$2(n^2 + n)$$

# Soluzione Deterministica – Spiral Search

Definiamo una funzione  $Spiral(i)$  che rappresenta il numero di passi prima del turno  $i$ .

- I valori di  $i$  pari indicano il numero di passi verso destra
- I valori di  $i$  dispari indicano il numero di passi verso sinistra

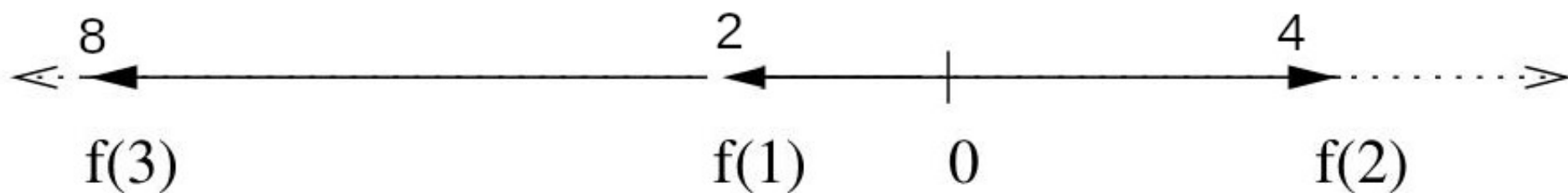
Per ottenere una progressione:

$$Spiral(i) \geq Spiral(i - 2) + 1$$

La **distanza raggiunta** e` data da:

$$Spiral(i) = 2^i, \forall i \geq 1$$
$$Spiral(0) = 0$$

# Spiral Search



$$\begin{aligned} O(\text{Spiral (i)}) &= 2 \sum_{i=1}^{\lfloor \log n \rfloor + 1} 2^i + n < 2 \left( 2^{\lfloor \log n \rfloor + 2} \right) + n \\ &\leq 2 \left( 2^2 \cdot 2^{\lfloor \log n \rfloor} \right) + n \\ &= 2^3 n + n \\ &= 9n \end{aligned}$$



# Algoritmi online e offline

## Algoritmo offline

- I dati sono conosciuti a priori
- Nella versione offline del cow-path Bessie percorre  $n$  passi per raggiungere l'obiettivo

## Algoritmo online

- L'input viene processato poco alla volta
- Gli algoritmi greedy ne sono un esempio

# Competitive ratio

Rapporto fra versione online dell'algoritmo e la versione ottimale offline.

Nel caso del cow-path:

$$R = \frac{9n}{n} = 9$$

# La Randomizzazione

Un algoritmo randomizzato effettua alcune scelte in maniera **probabilistica**, utilizzando la funzione  $RANDOM(A)$  che restituisce con probabilità uniforme un elemento dell'insieme  $A$  scelto casualmente.

Gli algoritmi randomizzati possono reagire in modo diverso con pari istanze di input.

# Soluzione Randomizzata - SmartCow

L'algoritmo è definito in termini di  $\sigma$ , ovvero l'insieme dei percorsi numerati da  $0$  a  $w - 1$  ed una costante  $r > 1$  che definiremo in seguito.

L'uso della randomizzazione è molto limitato in quanto necessario esclusivamente per avere:

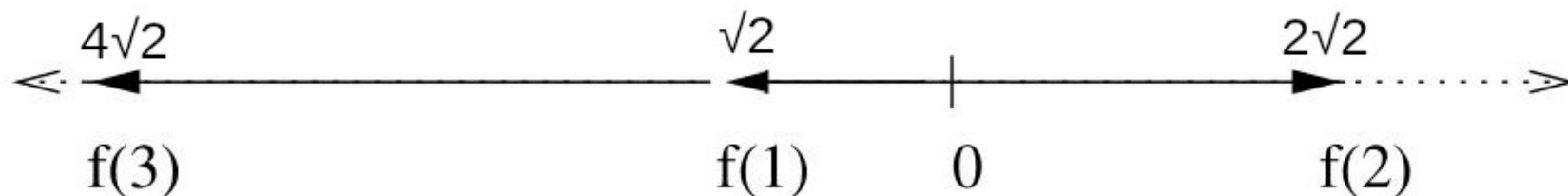
- una permutazione casuale dei possibili percorsi
- una distanza di ricerca iniziale

# Algoritmo

```
 $\sigma \leftarrow$  A random permutation of  $\{0, 1, 2, \dots, w - 1\}$ ;  
 $\epsilon \leftarrow$  A random real uniformly chosen from  $[0, 1)$ ;  
 $d \leftarrow r^\epsilon$ ;  
 $p \leftarrow 0$ ;  
repeat  
    Explore path  $\sigma(p)$  up to distance  $d$ ;  
    if goal not found then return to origin;  
     $d \leftarrow d \cdot r$ ;  
     $p \leftarrow (p + 1) \bmod w$ ;  
until goal found;
```

# Algoritmo

$$r = 2, \varepsilon = 0.5$$



E con  $r = 4$ ?

# Studio di Complessita`

- L'algoritmo SmartCow procede in step successivi, nei quali percorre la distanza  $r^{i+\varepsilon}$  sul path:

$$\sigma(i \% w)$$

- La distanza percorsa e` definita come:

$$D = 2 \sum_{i=0}^{c-1} r^{i+\varepsilon} + n = \frac{2r^\varepsilon(r^c - 1)}{r - 1} + n,$$

- Dove  $c$  e` il turno in cui percorriamo per la prima volta una distanza sufficiente a raggiungere il goal.

# Studio di Complessita`

- La formula della distanza percorsa dipende dal valore di  $r^\varepsilon$ , che e' una **variabile casuale** dato che  $\varepsilon$  e' uniformemente distribuito tra 0 e 1.
- Dobbiamo quindi considerare l'**expected value** della distanza, che puo' essere espresso come:

$$E[D | c] = \frac{2(r^c - 1)}{r - 1} E[r^\varepsilon | c] + n$$

- Sapendo che  $E[r^\varepsilon | c]$  si puo' calcolare come:

$$E[r^\varepsilon] = \int_1^r x \cdot \frac{1}{x \ln r} dx = \frac{r - 1}{\ln r}$$



# Studio di Complessita`

- Ne deduciamo che il valore atteso della distanza percorsa si esprime come dipendente dal turno  $c$

$$E[D | c] = \frac{2(r^c - 1)}{\ln r} + n.$$

- Sapendo che il caso limite per raggiungere il goal a distanza  $n$  e`:

$$r^c \geq n$$

- Allora il turno corretto e`:

$$\log_r n \leq c \leq \log_r n + w - 1$$

# Studio di Complessita`

- Se definiamo  $k = \log_r n$

$$E[D] = \sum_{i=k}^{k+w-1} \text{Prob}(c = i) E[D \mid c = i]$$

- La probabilita` che ci troviamo sul cammino corretto e'  $\frac{1}{w}$  quindi possiamo espandere l'equazione precedente:

$$E[D] = \sum_{i=k}^{k+w-1} \leq \left[ \frac{2(r^w - 1)}{w(r - 1) \ln r} + 1 \right] n$$

# SmartCow – Competitive Ratio

Il competitive ratio e` definito come il valore atteso della distanza percorsa diviso per il valore in input  $n$ .

$$1 + \frac{2(r^w - 1)}{w(r - 1) \ln r} = 1 + \frac{2}{w} \cdot \frac{1 + r + r^2 + \dots + r^{w-1}}{\ln r} = R(r, w)$$

# Come scegliere $r$ ?

E' possibile dimostrare che la soluzione all'equazione:

$$\ln r = \frac{1 + r + r^2 + \dots + r^{w-1}}{r + 2r^2 + 3r^3 + \dots + (w-1)r^{w-1}}$$

Fornisce il valore ottimale di  $r$  per **minimizzare il competitive ratio**.

# Confronto con Algoritmo Deterministico

## Approximate Values for Small $w$

$w$	$r_w^*$	Competitive ratio of SmartCow	Optimal deterministic ratio
2	3.59112	4.59112	9.00000
3	2.01092	7.73232	14.5
4	1.62193	10.84181	19.96296
5	1.44827	13.94159	25.41406
6	1.35020	17.03709	30.85984
7	1.28726	20.13033	36.30277

Piu` di due percorsi

# Esempio

# Bibliografia

- Baeza-Yates, Culberson, Rawlins; *Searching in the Plane*; 1993
- Kao, Reif, Tate; *Searching in an Unknown Environment: An Optimal Randomized Algorithm for the Cow-Path Problem*; 1996
- Bullington, Dudek; *Spiral Search as an Efficient Mobile Robotic Search Technique*; 1999