

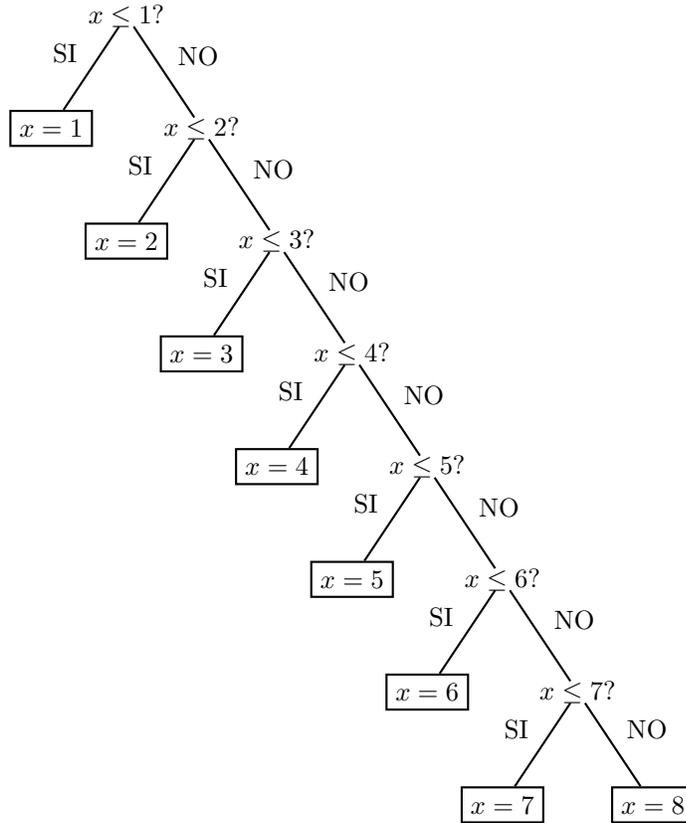
Lezione 6

Ugo Vaccaro

Data una variabile casuale $X = \begin{pmatrix} 1 & 2 & \cdots & n \\ p_1 & p_2 & \cdots & p_n \end{pmatrix}$ che assume valori i , con probabilità p_i , per $i = 1, \dots, n$, vogliamo studiare quanto è facile (o difficile) scoprire il valore assunto da X , mediante domande del tipo “è il valore di X minore o al più uguale a j ?”, dove j è un numero in $\{1, \dots, n\}$. La misura della difficoltà che intendiamo stimare sarà pari al numero di domande necessarie (e sufficienti) per determinare il valore assunto dalla variabile casuale X .

Innanzitutto, studiamo più in dettaglio il problema della ricerca di elementi in un insieme finito. Supponiamo di avere dato un insieme finito $S = \{1, \dots, n\}$ ed un numero incognito $x \in \{1, \dots, n\}$. Vogliamo determinare il valore di x mediante domande del tipo “è $x \leq j$?”, dove $j \in S$. Ad esempio, un algoritmo potrebbe effettuare le seguenti domande, in sequenza. Innanzitutto chiedere “è $x \leq 1$?”. Se la risposta è SI, allora avremmo scoperto che $x = 1$. Se la risposta è NO; allora l'algoritmo effettuerà la domanda “è $x \leq 2$?”. Se la risposta è SI, abbiamo scoperto che $x = 2$. Se la risposta è NO, l'algoritmo effettuerà la domanda “è $x \leq 3$?”, e così via continuando. Il problema che ci poniamo è di stabilire quante domande l'algoritmo effettuerà per scoprire il valore incognito x (e capire che c'entra l'entropia con questo problema). Ovviamente, per il particolare algoritmo che stiamo esaminando vale che il numero di domande che esso eseguirà è esattamente pari ad x (tranne quando $x = n$, in cui eseguirà $n - 1$ domande). Per cui l'algoritmo eseguirà, nel caso peggiore, $n - 1$ domande. È possibile far meglio? Consideriamo quest'altro algoritmo. Esso inizia chiedendo “è $x \leq \lceil n/2 \rceil$?”. Se la risposta è SI, allora l'algoritmo ha appreso che il numero incognito x **non** può essere nessuno dei numeri $\lceil n/2 \rceil + 1, \lceil n/2 \rceil + 2, \dots, n$ e quindi prosegue la ricerca di x nell'insieme $\{1, \dots, \lceil n/2 \rceil\}$. E come? Effettuando la domanda “è $x \leq \lceil (1/2)\lceil n/2 \rceil \rceil$ ”, e così via. Analogamente, se la risposta alla prima domanda fosse stata NO, allora l'algoritmo saprebbe che il numero incognito x **non** poteva essere nessuno dei numeri in $\{1, \dots, \lceil n/2 \rceil\}$, pertanto avrebbe proseguito la ricerca di x nell'altra metà dell'insieme, ovvero in $\{\lceil n/2 \rceil + 1, \dots, n\}$. E come? Effettuando la domanda “è $x \leq \lceil 3n/2 \rceil$?”, e così via. Come si vede, ad ogni domanda (e relativa risposta ricevuta) l'algoritmo è in grado di (circa) dimezzare la cardinalità dell'insieme in cui l'elemento incognito x può trovarsi. Di conseguenza, dopo un numero generico i di domande l'algoritmo ha appreso che l'elemento incognito x si trova in un insieme di cardinalità al più $\lceil n/2^i \rceil$. Quando $\lceil n/2^i \rceil = 1$ avremo ovviamente scoperto chi è il valore di x . Ne segue che il numero di domande effettuate dall'algoritmo per scoprire il valore incognito x sarà pari, al più, a $\lceil \log n \rceil$, qualunque sia il valore di $x \in \{1, \dots, n\}$.

In molte applicazioni pratiche è noto non solo l'insieme S cui l'elemento x incognito appartiene, ma è anche data una distribuzione di probabilità su S che specifica, appunto, la probabilità con cui l'elemento x è uno dei valori di S . Supponiamo quindi che sia nota la distribuzione di probabilità $\mathbf{p} = (p_1, \dots, p_n)$, dove p_i = probabilità che l'elemento incognito x sia pari a $i \in S$. La conoscenza di \mathbf{p} può facilitare la ricerca del valore x . Consideriamo il seguente esempio. Sia $S = \{1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8\}$ e $p_1 = 1/2, p_2 = 1/4, p_3 = 1/8, p_4 = 1/16, p_5 = 1/32, p_6 = 1/64, p_7 = 1/128, p_8 = 1/128$. Vediamo come si comportano i due algoritmi di prima, quando la distribuzione di probabilità sui possibili valori dell'incognita x è quella sopra data. Il primo algoritmo procedeva ponendo le domande “è $x \leq 1$?”, “è $x \leq 2$?”, ... Per semplificare l'analisi dell'algoritmo, diamone una rappresentazione grafica mediante un albero, nel modo seguente.

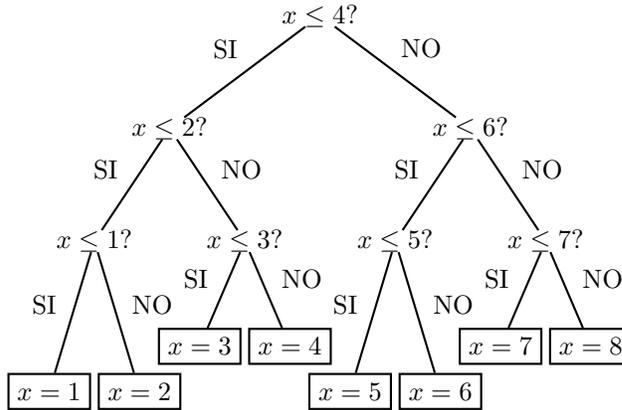


Algoritmo 1

Come abbiamo visto, l'algoritmo eseguirà una sola domanda se $x = 1$ (e ciò sappiamo accade con probabilità pari a $1/2$), eseguirà due domande se $x = 2$ (e ciò sappiamo accade con probabilità pari a $1/4$), eseguirà tre domande se $x = 3$ (e ciò sappiamo accade con probabilità pari a $1/8$), eseguirà quattro domande se $x = 4$ (e ciò sappiamo accade con probabilità pari a $1/16$), eseguirà cinque domande se $x = 5$ (e ciò sappiamo accade con probabilità pari a $1/32$), eseguirà sei domande se $x = 6$ (e ciò sappiamo accade con probabilità pari a $1/64$), eseguirà sette domande se $x = 7$ (e ciò sappiamo accade con probabilità pari a $1/128$), eseguirà sette domande se $x = 8$ (e ciò sappiamo accade con probabilità pari a $1/128$). In questo caso, quindi, non ha senso parlare del numero di domande nel caso peggiore, ma è più sensato calcolare il numero **medio** di domande che l'algoritmo esegue, che in questo caso è pari a

$$1 \times \frac{1}{2} + 2 \times \frac{1}{4} + 3 \times \frac{1}{8} + 4 \times \frac{1}{16} + 5 \times \frac{1}{32} + 6 \times \frac{1}{64} + 7 \times \frac{1}{128} + 7 \times \frac{1}{128} \approx 1.984 \dots$$

Il secondo algoritmo, invece, che corrisponde al seguente albero



Algoritmo 2

esegue sempre tre domande, senza tener conto delle diverse probabilità con cui x assume valori in $\{1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8\}$. Pertanto, il numero medio di domande che l'algoritmo eseguirà sarà pari a

$$3 \times \frac{1}{2} + 3 \times \frac{1}{4} + 3 \times \frac{1}{8} + 3 \times \frac{1}{16} + 3 \times \frac{1}{32} + 3 \times \frac{1}{64} + 3 \times \frac{1}{128} + 3 \times \frac{1}{128} = 3 > 1.984 \dots$$

Ovvero, in questa situazione si sono ribaltati i ruoli ed il miglior algoritmo è il primo. Prima di procedere con la nostra analisi, calcoliamo la entropia della distribuzione di probabilità $\mathbf{p} = (p_1, \dots, p_8)$, con $p_1 = 1/2, p_2 = 1/4, p_3 = 1/8, p_4 = 1/16, p_5 = 1/32, p_6 = 1/64, p_7 = 1/128, p_8 = 1/128$, e osserviamo che

$$\begin{aligned} H(\mathbf{p}) &= \frac{1}{2} \log 2 + \frac{1}{4} \log 4 + \frac{1}{8} \log 8 + \frac{1}{16} \log 16 + \frac{1}{32} \log 32 + \frac{1}{64} \log 64 + \frac{1}{128} \log 128 + \frac{1}{128} \log 128 \\ &= 1 \times \frac{1}{2} + 2 \times \frac{1}{4} + 3 \times \frac{1}{8} + 4 \times \frac{1}{16} + 5 \times \frac{1}{32} + 6 \times \frac{1}{64} + 7 \times \frac{1}{128} + 7 \times \frac{1}{128} \approx 1.984 \dots \end{aligned}$$

Notiamo che l'entropia di $\mathbf{p} = (p_1, \dots, p_8)$ è esattamente pari al *numero medio* di domande che il primo algoritmo esegue. È un caso? Intendiamo scoprirlo.

Per studiare questo fatto, osserviamo innanzitutto che ogni algoritmo di ricerca nell'insieme S definisce, implicitamente, una codifica degli elementi di S . Ad esempio, se osserviamo l'Algoritmo 2 e la sequenza di risposte che otteniamo nel caso in cui $x = 1$, otteniamo la sequenza SI SI SI, mentre l'Algoritmo 1 restituisce la sequenza di risposte SI, se $x = 2$, l'Algoritmo 2 restituisce la sequenza SI SI NO, mentre l'Algoritmo 1 restituisce la sequenza di risposte NO SI, se $x = 3$, l'Algoritmo 2 restituisce la sequenza SI NO SI, mentre l'Algoritmo 1 restituisce la sequenza di risposte NO NO SI, se $x = 4$, l'Algoritmo 2 restituisce la sequenza SI NO NO, mentre l'Algoritmo 1 restituisce la sequenza di risposte NO NO NO SI, se $x = 5$, l'Algoritmo 2 restituisce la sequenza NO SI SI, mentre l'Algoritmo 1 restituisce la sequenza di risposte NO NO NO SI, se $x = 6$, l'Algoritmo 2 restituisce la sequenza NO SI NO, mentre l'Algoritmo 1 restituisce la sequenza di risposte NO NO NO NO SI, se $x = 7$, l'Algoritmo 2 restituisce la sequenza NO NO SI, mentre l'Algoritmo 1 restituisce la sequenza di risposte NO NO NO NO NO SI, se $x = 8$, l'Algoritmo 2 restituisce la sequenza NO NO NO, mentre l'Algoritmo 1 restituisce la sequenza di risposte NO NO NO NO NO NO. D'altra parte, dire che una risposta ad una domanda è del tipo SI/NO è solo una convenzione, che potremmo rimpiazzare con quella per cui un SI corrisponde ad uno 0, ed un NO corrisponde ad un 1. In questo caso, otterremo che l'Algoritmo 1 definisce una codifica $f : \{1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8\} \rightarrow \{0, 1\}^*$ per cui $f(1) = 0, f(2) = 10, f(3) = 110, f(4) = 1110, f(5) = 11110, f(6) = 111110, f(7) = 1111110, f(8) = 1111111$, mentre l'Algoritmo 2 definisce una codifica $g : \{1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8\} \rightarrow \{0, 1\}^*$ per cui $g(1) = 000, g(2) = 001, g(3) = 010, g(4) = 011, g(5) = 100, g(6) = 101, g(7) = 110, g(8) = 111$.

É altresì evidente che il numero medio di domande che un dato algoritmo \mathcal{A} esegue per scoprire il valore dell'elemento incognito in S è esattamente pari alla lunghezza media $\sum_{i=1}^n p_i \ell_i$ della codifica $f : S \rightarrow \{0, 1\}^*$ definita dall'algoritmo \mathcal{A} , dove $\ell_i =$ lunghezza della codifica $f(i)$ dell'elemento $i \in S$.

Osserviamo ora che le codifiche ottenute dagli Algoritmi 1 e 2 hanno particolari caratteristiche. Ricordiamo innanzitutto le definizioni di ordine lessicografico tra sequenze binarie.

Definizione 1 *Date sequenze binarie $\mathbf{v} = v_1 \dots v_n, \mathbf{w} = w_1 \dots w_m \in \{0, 1\}^*$, diremo che \mathbf{v} è lessicograficamente inferiore a \mathbf{w} (e scriveremo $\mathbf{v} \prec \mathbf{w}$), se e solo se, detto i il più piccolo intero per cui $v_i \neq w_i$, vale che $v_i < w_i$ (ovvero $v_i = 0$ e $w_i = 1$).*

Ovviamente, un ordine lessicografico tra sequenze può essere definito per qualunque alfabeto su cui le sequenze sono costruite (non necessariamente binario, quindi) purchè sull'alfabeto sia definita una relazione d'ordine totale.

Definizione 2 *Una codifica $c : \{1, \dots, n\} \rightarrow \{0, 1\}^*$ è detta alfabetica se e solo se vale che per ogni $i, j \in \{1, \dots, n\}$, $i < j \Rightarrow f(i) \prec f(j)$.*

É agevole verificare che sia la codifica $f : \{1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8\} \rightarrow \{0, 1\}^*$ ottenuta dall'Algoritmo 1 che la codifica $g : \{1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8\} \rightarrow \{0, 1\}^*$ ottenuta dall'Algoritmo 2 sono alfabetiche. Questo fatto vale in generale.

Lemma 1 *Sia \mathcal{A} un algoritmo per la ricerca in $S = \{1, \dots, n\}$, che procede attraverso la formulazione di domande del tipo “è $x \leq j$?”, per opportuni $j \in S$, e sia $c : S \rightarrow \{0, 1\}^*$ la codifica ottenuta a partire dall'algoritmo \mathcal{A} . Allora, vale che c è una codifica alfabetica degli elementi in S . Inoltre, c è anche una codifica prefisso degli elementi in S (ovvero, per ogni $a, b \in S$, nè $c(a)$ è prefisso di $c(b)$, nè $c(b)$ è prefisso di $c(a)$).*

Dimostrazione. Siano a, b arbitrari elementi di S , con $a < b$. Sia $c(a) = z_1 \dots z_n$ la codifica di a e $c(b) = y_1 \dots y_m$ la codifica di b , ottenute scrivendo le risposte 0/1 che otterremo eseguendo l'algoritmo \mathcal{A} , nell'ipotesi che l'elemento incognito x sia uguale ad a e b , rispettivamente.

Sia inoltre ℓ il più piccolo intero per cui $z_\ell \neq y_\ell$. Ciò vuol dire che $\ell =$ è anche l'indice della prima domanda formulata dall'algoritmo \mathcal{A} che riceve risposta *diversa*, a seconda che l'elemento x che si cerca sia uguale ad a o uguale a b .

Poichè $a < b$ siamo in una situazione del genere

$$1 \dots i \dots a \dots k \dots b \dots h \dots n$$

dove con i abbiamo denotato un generico intero minore di a , con h un generico intero maggiore di b e con k un generico intero compreso tra a e b .

Ricordiamo che ℓ è il più piccolo intero per cui ($z_\ell \neq y_\ell$), ovvero anche l'indice della prima domanda formulata dall'algoritmo \mathcal{A} che riceve risposta *diversa*, a seconda che l'elemento x che si cerca è uguale ad a o uguale a b e sia tale domanda del tipo “è $x \leq \alpha$?, per qualche $\alpha \in \{1, 2, \dots, n\}$. Chiediamoci che valore può essere stato α , per aver provocato una risposta diversa dell'algoritmo \mathcal{A} , a seconda che x sia a o b .

- Se ($\alpha = i$) la domanda “è $x \leq \alpha$? riceverebbe risposta NO in *entrambi* i casi (sia a che b sono $> \alpha$) quindi $\alpha = i$ non può accadere
- Se ($\alpha = h$) la domanda “è $x \leq \alpha$? riceverebbe risposta SI in *entrambi* i casi (sia a che b sono $< \alpha$) quindi $\alpha = h$ non può accadere

- Se $(\alpha = k)$ la domanda “è $x \leq \alpha$?” riceve risposta SI se $x = a$ e riceve risposta NO se $x = b$ (e ciò sappiamo accade) da cui deduciamo che $z_\ell = 0$ e $y_\ell = 1$, ovvero $c(a) \preceq c(b)$. Abbiamo quindi provato che la codifica $c : \{1, \dots, n\} \rightarrow \{0, 1\}^*$ è *alfabetica*.

La prova che la codifica c è una codifica prefisso è semplice. Infatti, se c non fosse prefisso, allora per qualche $a, b \in S$, $c(a) = z_1 \dots z_n$ sarebbe parte iniziale di $c(b) = y_1 \dots y_m$. Detto in altri termini, sia che l'elemento incognito x fosse a o fosse b , l'algoritmo \mathcal{A} fornirebbe le stesse n risposte $z_1 \dots z_n$ sulle prime n domande, e quindi non sarebbe in grado di decidere se l'elemento incognito x è pari ad a o a b , contro l'ipotesi che \mathcal{A} è un corretto algoritmo per la ricerca in $S = \{1, \dots, n\}$.

□