

# Teoria dell'Informazione e della Trasmissione

2024-2025

## Informazioni sul corso

Esame: scritto (1 esercizio, 30 min) + orale (1h)

3 esiti dallo scritto:

- non ammesso all'orale
- ammesso all'orale con voto limitato a 26
- ammesso all'orale senza limitazioni

Prerequisiti:

- analisi
- calcolo probabilità

Teoria dell'informazione:

- più astratta, occupa la maggior parte del corso
- testo fornito nel materiale (prof. Bellini)

Teoria della trasmissione:

- parte minore, fisica
- testo prof. Prati (molto esteso)
- slide aggiuntive

---

## Introduzione alla teoria dell'informazione

La teoria dell'informazione nasce con la pubblicazione di Mathematical Theory of Communication (Claude Shannon, 1940). L'obiettivo del testo è formalizzare le risposte alle domande fondamentali della teoria dell'informazione:

- Cos'è l'informazione? Come misurarla?
- Qual è il modo più economico per rappresentare l'informazione (da trasmettere o da memorizzare)? → *codifica di sorgente*
  - equivalenza: memorizzazione = trasmissione nel tempo
- Quanta informazione è trasmissibile in modo affidabile su un canale rumoroso? In che modo? → *codifica di canale*

## Codifica di sorgente

Per poter trattare e misurare le sorgenti di informazione è necessario astrarle ed ottenere un modello che ne rappresenti le caratteristiche essenziali.

Un esempio è il testo: sequenza di caratteri appartenenti ad un alfabeto. Un altro esempio è un segnale audio, ovvero un'onda di pressione nell'aria, variabile nel tempo. Il terzo tipo sono le immagini, luminanza osservabile in tre diverse bande (colori primari) variabile nel tempo e nello spazio. L'esempio più complesso sono i video, sequenze di immagini.

Tutte sono contraddistinte da una grandezza osservabile (carattere, livello di pressione, luminanza) che varia in funzione di una o più variabili indipendenti (tempo, spazio), non nota a priori. L'informazione è data proprio dal non essere nota a priori, altrimenti non avrebbe nessun contenuto informativo.

Volendo arrivare ad una definizione formale:

*Sorgente di informazione* = grandezza osservabile che varia in funzione di una variabile indipendente (tempo) in modo non noto a priori.

Sono possibili classificazioni ulteriori:

- discretezza o continuità nel tempo
  - audio: continuo (secondo il tempo), testo: discreto (un carattere per volta)
- discretezza o continuità nell'ampiezza (la grandezza osservabile)
  - audio: continuo (valore reale della pressione), testo: discreto (caratteri distinti)

Nell'era digitale anche i segnali continui vengono discretizzati per campionamento, sia nel tempo (teorema del campionamento) che nelle ampiezze (ad esempio colori a 8 bit).

Possiamo di conseguenza vedere tutti i segnali come una *sequenza di messaggi*.

Una sorgente discreta nel tempo e nelle ampiezze si può modellizzare come una sequenza di messaggi  $X_1, X_2, \dots, X_k, \dots$  presi da un alfabeto  $X = \{x_1, x_2, \dots, x_M\}$  in modo casuale (non noto a priori).

I pedici dei messaggi rappresentano il campione di tempo. I pedici nei simboli dell'alfabeto rappresentano l'ordinamento all'interno dell'alfabeto. L'alfabeto ha dimensione  $M$ , ovvero ogni messaggio può avere  $M$  possibili valori. I messaggi sono variabili casuali e l'alfabeto rappresenta l'insieme delle possibili realizzazioni.

*Osservazione:* per descrivere una sorgente dobbiamo assegnare la sua distribuzione di probabilità (pmf, *probability mass function*):

$$P_{X_k}(x_i) = \text{Prob}[X_k = x_i]$$

- $0 \leq P_{X_k}(x_i) \leq 1$
- $\sum_{i=1}^M P_{X_k}(x_i) = \sum_x P_{X_k}(x) = 1$

Una sorgente può essere *con memoria* o *senza memoria*. In una sorgente con memoria il messaggio  $k + 1$ -esimo è dipendente dal messaggio  $k$ -esimo.

Una sorgente è con memoria se il valore assunto da un messaggio condiziona la pmf dei successivi. (*es. testo*)

Una sorgente è senza memoria se i messaggi sono indipendenti tra di loro. (*es. roulette*)

Una sorgente senza memoria è univocamente caratterizzata dall'alfabeto  $\mathcal{X}$  e dalla pmf  $P_X(x)$ .

Per descrivere una sorgente con memoria bisogna assegnare la distribuzione congiunta di probabilità o quella condizionata.

Probabilità congiunta:

$$P_{X_1 X_2}(x', x'') = \text{Prob}[X_1 = x' \wedge X_2 = x'']$$

Probabilità condizionata:

$$P_{X_1|X_2}(x'|x'') = \frac{P_{X_1 X_2}(x', x'')}{P_{X_2}(x'')}$$

Osservazioni:

- da una distribuzione congiunta posso ricavare una marginale (distribuzione di probabilità di una singola variabile):

$$\sum_{x'} P_{X_1 X_2}(x', x'') = P_{X_1}(x')$$

- la sommatoria di tutti i possibili valori di una condizionata deve essere a 1:

$$\sum_{x'} P_{X_1|X_2}(x'|x'') = 1$$

- $X_1$  e  $X_2$  sono indipendenti se e solo se la distribuzione di probabilità congiunta è il prodotto delle singole probabilità:

$$X_1, X_2 \text{ indipendenti} \Leftrightarrow P_{X_1, X_2}(x', x'') = P_{X_1}(x') P_{X_2}(x'')$$

- $X_1$  e  $X_2$  sono indipendenti se e solo se la distribuzione di probabilità condizionata è uguale alla distribuzione della prima variabile:

$$X_1, X_2 \text{ indipendenti} \Leftrightarrow P_{X_1|X_2}(x', x'') = P_{X_1}(x')$$

Si assumono sorgenti *stazionarie*: le loro statistiche non cambiano nel tempo, ovvero la distribuzione di probabilità dei valori dell'alfabeto si considera costante per ogni messaggio. Il concetto è diverso rispetto alla correlazione tra i messaggi.

$$P_{X_k}(x) = P_X(x) \quad \forall k$$

## Sorgenti senza memoria

Sia  $X$  una sorgente senza memoria con alfabeto  $\mathcal{X} = \{x_1, \dots, x_M\}$  e pmf  $P_X(x)$ .

L'informazione portata da un messaggio dipende dalla sua improbabilità.

Assumendo che:

1. l'informazione di un messaggio  $X_i$  è tanto più grande quanto più  $P_X(x_i)$  è piccola
2. l'informazione portata da due messaggi indipendenti è la somma delle informazioni che portano singolarmente

si definisce l'informazione portata da un messaggio  $X_i$  come logaritmo dell'inverso della sua probabilità:

$$\mathcal{I}(x_i) = \log \frac{1}{P_X(x_i)}$$

L'informazione media per messaggio emessa da  $X$  è dunque

$$H(X) \triangleq \mathbb{E}[\mathcal{I}(x_i)] = \sum_{i=1}^M P_X(x_i) \cdot \log \frac{1}{P_X(x_i)}$$

e si definisce *entropia* della sorgente.

Osservazioni:

- Se il logaritmo è naturale,  $H$  e  $\mathcal{I}$  si misurano in [nat]; se il logaritmo è in base 2  $H$  e  $\mathcal{I}$  si misurano in [bit]. Da qui in avanti per log si intende sempre  $\log_2$ .
- Dato che  $P_X(x_i) \geq 0$ , allora  $\mathcal{I} \geq 1$  e dunque il suo logaritmo è sempre positivo.
- Se  $P_X(x) = 0$ , la sua informazione sarebbe teoricamente infinita, ma se la probabilità è nulla quel messaggio non esiste. In ogni caso nel calcolo dell'entropia la forma d'indeterminazione  $\lim_{x \rightarrow 0} x \log x = 0$ .

### Esempio 1: lancio di una moneta

$$\mathcal{X} = \{T, C\}, P_X(x) = \{\frac{1}{2}, \frac{1}{2}\}$$

$$H(x) = \frac{1}{2} \log_2 2 + \frac{1}{2} \log_2 2 = \frac{1}{2} + \frac{1}{2} = 1 \text{ [bit]}$$

Per memorizzare il risultato di una serie di esperimenti di lancio di moneta, servirebbero  $n$  bit, uno per ogni esperimento.

### Esempio 2: seme di una carta da gioco

Le carte sono estratte casualmente con reimmissione.

$$\mathcal{X} = \{C, S, B, D\}, P_X(x) = \{\frac{1}{4}, \frac{1}{4}, \frac{1}{4}, \frac{1}{4}\}$$

$$H(x) = \frac{1}{4} \log 4 + \frac{1}{4} \log 4 + \frac{1}{4} \log 4 + \frac{1}{4} \log 4 = \frac{1}{2} + \frac{1}{2} + \frac{1}{2} + \frac{1}{2} = 2$$

Per memorizzare la sequenza dei semi usciti servono 2 bit per ciascuna estrazione.

### Esempio 3: roulette truccata

$$\mathcal{X} = \{R, N\}, P_X(x) = \{p, 1-p\}$$

$$H(x) = p \log \frac{1}{p} + (1-p) \log \frac{1}{1-p}$$

$H(x)$  è parametrizzata in  $P$ . Si tratta di una forma ricorrente, entropia di una variabile binaria parametrizzata:

$$H_2(P) \triangleq p \log \frac{1}{p} + (1-p) \log \frac{1}{1-p}$$

- se  $p = 0$  esce sempre nero, gli esperimenti non portano alcuna informazione
- se  $p = 1$  esce sempre rosso, gli esperimenti non portano alcuna informazione
- se  $p = \frac{1}{2}$  i due eventi sono equiprobabili,  $H(p) = 1$  (come nel caso della moneta)

Eseguendo uno studio di funzione:

$$\begin{aligned}\frac{dH_2(p)}{dp} &= \frac{d}{dp} \left( -\frac{1}{\ln 2} (p \ln p + (1-p) \ln(1-p)) \right) \\ &= -\frac{1}{\ln 2} (\ln p + 1 - \ln(1-p) - (1-p) \frac{1}{1-p}) = \log_2 \frac{1-p}{p}\end{aligned}$$

(inserire grafico)

*Teorema:* sia  $\mathcal{X} = \{x_1, x_2, \dots, x_M\}$  un alfabeto con  $M$  possibili valori e  $X$  una sorgente senza memoria con pmf  $P_X(x)$ , allora l'entropia è minore o uguale al logaritmo in base 2 di  $M$ :

$$H(x) \leq \log_2 M$$

con uguaglianza se e solo se la distribuzione è uniforme:

$$P_X(x) = \frac{1}{M} \quad \forall x$$

*Dimostrazione:*

$$\begin{aligned}H(x) - \log_2 M &= \sum_{i=1}^M P_X(x_i) \log \frac{1}{P_X(x_i)} - \sum_{i=1}^M P_X(x_i) \log_2 M = \\ &= \sum_{i=1}^M P_X(x_i) \log_2 \frac{1}{MP_X(x_i)} =\end{aligned}$$

(disuguaglianza fondamentale della teoria dell'informazione:  $\ln x \leq x - 1 \quad \forall x$ ,  $\ln x = x - 1$  per  $x = 1$ , quindi

$$\frac{\log_2 x}{\log_2 e} \leq (x - 1) \Rightarrow \log_2(x) \leq (x - 1) \log_2 e$$

). Tornando alla dimostrazione:

$$\begin{aligned}&= \sum_{i=1}^M P_X(x_i) \log_2 \frac{1}{MP_X(x_i)} \leq \log_2 e \sum_{i=1}^M P_X(x_i) \left( \frac{1}{MP_X(x_i)} - 1 \right) = \\ &= \log_2 e \left[ \sum_{i=1}^M \frac{1}{M} - \sum_{i=1}^M P_X(x_i) \right] = 0.\end{aligned}$$

L'uguaglianza vale solo con  $P_X(x_i) = \frac{1}{M}$  perché ogni  $P_X(x_i)$  diverso da  $\frac{1}{M}$  dà una perdita nel passaggio  $\log \frac{1}{P_X} \rightarrow \frac{1}{P_X} - 1$ .

## Codifica di sorgenti senza memoria

Codificare consiste nell'associare ad un messaggio  $x_i$  una  $n$ -upla di bit  $c_i$  o  $c(x_i)$  lunga  $n_i$  bit.

Un codice  $\mathcal{C}$  è l'elenco di tutte le sequenze  $c_1, c_2, \dots, c_n$  di lunghezze  $n_1, \dots, n_m$ .

Indichiamo con  $\underline{x} = [x_{i_2} \ x_{i_2} \ \dots \ x_{i_L}]$  una sequenza di messaggi con codici  $c(\underline{x}) = [c_{i_2} \ c_{i_2} \ \dots \ c_{i_L}]$ .

Un codice  $\mathcal{C}$  è detto *univocamente decodificabile* se

$$c(\underline{x}') \neq c(\underline{x}'') \quad \forall \underline{x}' \neq \underline{x}''.$$

e *istantaneamente decodificabile* se  $c_i$  non coincide con l'inizio di nessun altro  $c_j$  con  $n_j > n_i$ . L'istantanea decodificabilità implica l'univoca decodificabilità, ovvero ne è sottoinsieme.

Si può osservare che il costo di  $\mathcal{C}$  è la sua lunghezza media:

$$\bar{n}_e = \sum_{i=1}^M n_i P_X(x_i).$$

Un codice è dunque tanto migliore quanto riesce a minimizzare la lunghezza media.

*Definizione:*  $\mathcal{C}$  rispetta la disuguaglianza di Kraft se

$$\sum_{i=1}^M 2^{-n_i} \leq 1$$

Da questa definizione è possibile ricavare due teoremi:

- se le lunghezze del codice rispettano la disuguaglianza di Kraft, è possibile costruire un codice istantaneamente decodificabile
- se un codice è istantaneamente decodificabile, le sue lunghezze rispettano necessariamente la disuguaglianza di Kraft

*Teorema 1:* se  $n_i, i = 1, \dots, M$  rispetta la disuguaglianza di Kraft, allora  $\exists \mathcal{C}$  istantaneamente decodificabile di lunghezze  $n_i$

*Dimostrazione (per costruzione)*

- Siano  $n_1 \leq n_2 \leq n_3 \dots \leq n_M$ . Scegliere a caso  $c_1$  lungo  $n_1$ .
- Scegliere  $c_2$  a caso escludendo le  $2^{n_2-n_1}$  sequenze che iniziano come  $c_1$ .
- Scegliere  $c_3$  a caso escludendo le  $2^{n_3-n_2}$  che iniziano come  $c_2$  e le  $2^{n_3-n_1}$  che iniziano come  $c_1$ .
- Procedere in ugual modo fino a  $c_M$ .

È possibile completare la costruzione se all'ultimo passo il numero di sequenze vietate è minore o uguale del numero di sequenze possibili per  $c_M$ :

$$2^{n_M-n_1} + 2^{n_M-n_2} + \dots + 2^{n_M-n_{M-1}} \leq 2^{n_M} - 1,$$

cioè se

$$2^{-n_1} + 2^{-n_2} + \dots + 2^{-n_{M-1}} \leq 1 - 2^{-n_M} \Rightarrow \text{Kraft}.$$

*Teorema 2:* sia  $\mathcal{C}$  univocamente decodificabile. Allora  $\mathcal{C}$  rispetta la disuguaglianza di Kraft.

*Dimostrazione:* considero una  $n$ -upla di messaggi  $x_{i1} x_{i2} \dots x_{iN}$  che si può presentare in  $M^N$  valori distinti e calcolo

$$\left( \sum_{i=1}^N 2^{-n_i} \right)^N = \sum_{i_1=1}^M \sum_{i_2=1}^M \dots \sum_{i_N=1}^M 2^{\overbrace{-(n_{i_1} + n_{i_2} + \dots + n_{i_N})}^{\text{lunghezza di } c(\underline{x})=n}} = \sum_{n=1}^{M \cdot N_{\max}} A_n 2^{-n}$$

dove  $A_n$  è il numero di  $\underline{x}$  distinte tali che  $C(\underline{x}) = n$ .

$$= \sum_{n=1}^{M \cdot N_{\max}} A_n 2^{-n} \leq N \cdot n_{\max}$$

Estraiamo la radice  $n$ -esima, che essendo monotona crescente non cambia l'ordinamento:

$$\sum_{n=1}^{M \cdot N_{\max}} A_n 2^{-n} \leq N \cdot n_{\max} \Rightarrow \sum_{i=1}^N 2^{-n_i} \leq (N \cdot n_{\max})^{\frac{1}{N}} \rightarrow_{N \rightarrow \infty} 1$$

perché riconducibile al limite noto

$$\lim_{N \rightarrow \infty} e^{\frac{1}{N} \log N}.$$

*Teorema sulla codifica di sorgente:* sia  $X$  una sorgente senza memoria di entropia  $H(x)$  e  $\mathcal{C}$  un codice univocamente decodificabile per  $X$ . Segue che

$$\bar{n}_e \geq H(x) \text{ [bit]}.$$

*Dimostrazione:*

$$H(x) - \bar{n}_e = \sum_{i=1}^N P_X(x_i) \log \frac{1}{P_X(x_i)} - \sum_{i=1}^M P_X(x_i) n_i =$$

$$\begin{aligned}
&= \sum_{i=1}^M P_X(x_i) \log \frac{2^{-n_i}}{P_X(x_i)} \leq \log e \sum_{i=1}^M P_X(x_i) \left( \frac{2^{-n_i}}{P_X(x_i)} - 1 \right) = \\
&= \log e \left[ \underbrace{\sum_{i=1}^M 2^{-n_i}}_{\leq 1} - \underbrace{\sum_{i=1}^M P_X(x_i)}_{=1} \right] \leq 0.
\end{aligned}$$

*Osservazione:* se  $P_X(x) = 2^{-n_i} \forall i$  allora  $\bar{n} = H(x)$ .

*Osservazione:* si potrebbero codificare coppie di messaggi consecutivi come messaggi presi da un alfabeto con  $M^2$  simboli e pmf  $P_{X_1}(x_1) \cdot P_{X_2}(x_2)$ . Per il teorema di Shannon la lunghezza media del codice  $\mathcal{C}$  univocamente decodificabile sarebbe

$$\bar{l} \geq H(X_1) + H(X_2) = 2H(X)$$

e la lunghezza per messaggio sarebbe

$$\bar{n} = \frac{\bar{l}}{2} \geq \frac{2H(X)}{2}$$

Ma la pmf  $P_{X_1}(x_1) \cdot P_{X_2}(x_2)$  magari può dare un vantaggio.

### Codifica di Gilbert-Moore

Assegnare ad ogni codice la lunghezza

$$n_i = \left\lceil \log \frac{1}{P_X(x_i)} \right\rceil$$

da cui segue la scelta delle sequenze. Vale

$$\log \frac{1}{P_X(x_i)} \leq n_i < \log \frac{1}{P_X(x_i)} + 1$$

da cui

$$\sum_{i=1}^M P_X(x_i) \log \frac{1}{P_X(x_i)} \leq \sum_{i=1}^M P_X(x_i) n_i < \sum_{i=1}^M P_X(x_i) \left[ \log \frac{1}{P_X(x_i)} + 1 \right]$$

quindi

$$H(x) \leq \bar{n} < H(X) + 1.$$

Segue che la codifica di Gilbert-Moore sprechi al massimo 1 bit. Per ridurre l'effetto relativo di tale spreco, applichiamo la codifica a  $L$ -uple di messaggi:

$$LH(X) \leq \bar{l} < LH(X) + 1$$

ovvero

$$H(X) \leq \bar{n} < H(X) + \frac{1}{L},$$

che significa che è possibile ridurre lo spreco aumentando la lunghezza dei raggruppamenti di messaggi.

### Esercizio

Sia  $X$  una sorgente binaria  $\mathcal{X} = \{0, 1\}$ ,  $P_X(2) = \{\frac{1}{5}, \frac{4}{5}\}$

1. Calcolare  $H(X)$
2. Codificare con Gilbert-Moore e Huffman dato  $L = 2$
3. Codificare con Gilbert-Moore e Huffman dato  $L = 3$

$$H(X) = \frac{1}{5} \log 5 + \frac{4}{5} \log \frac{5}{4} = \log 5 - \frac{8}{5} \approx 0.722 \text{ bit.}$$

Il numero è plausibile (compreso tra 0 e 1, a occhio sembra corrispondere alla curva a campana dell'entropia).

Codifica di Gilbert-Moore con  $L = 2$ :

$x_k x_{k+1}$	$P(x_k x_{k+1})$	$l_i$	$c_i$
00	$\frac{1}{25}$	5	11111
01	$\frac{4}{25}$	3	101
10	$\frac{4}{25}$	3	100
11	$\frac{16}{25}$	1	0

La somma delle probabilità è (correttamente) 1.

Le  $l_i$  rappresentano l'intero superiore di  $\log \frac{1}{P}$ .

Il modo più immediato per ottenere i  $c_i$  è scriverli come immediatamente decodificabili.

Otteniamo un  $\bar{l}$  pari a:

$$\bar{l} = \sum_{i=1}^4 l_i \cdot P(\underline{x}_i) = \frac{16}{25} + 2 \cdot 3 \cdot \frac{4}{25} + 5 \cdot \frac{1}{25} = \frac{45}{25} = \frac{9}{5}$$

$$\bar{n} = \frac{\bar{l}}{L} = \frac{\bar{l}}{2} = 0.9 \text{ bit}$$

Consideriamo la codifica di Huffman. Essa assegna iterativamente il bit iniziale 0 e 1 ai due messaggi meno probabili dell'iterazione.

$x_k x_{k+1}$	$P(x_k x_{k+1})$	$c_i$
00	$\frac{1}{25}$	010
01	$\frac{4}{25}$	011
10	$\frac{4}{25}$	00
11	$\frac{16}{25}$	1

$$\bar{l} = \frac{16}{25} + 2 \cdot \frac{4}{25} + 3 \cdot \frac{5}{25} = \frac{39}{25} \rightarrow \bar{n} = \frac{39}{50} = 0.78 \text{ bit} > 0.722 = H(x)$$

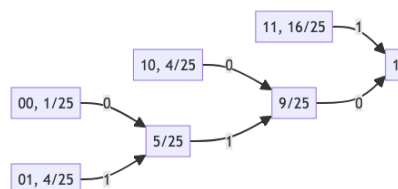


Figura 1: diagram

### Esame 17/6/2010

Sia  $X$  una sorgente discreta, che emette 5 messaggi, A, B, C, D, E con probabilità (0.1, 0.1, 0.5, 0.15, 0.15). Scegliere 5 codici da associare ai 5 messaggi tra i 10 codici binari proposti qui sotto in modo da ottenere un codice immediatamente decodificabile.

$$\begin{array}{cccccc} c_1 = 0110 & c_2 = 0 & c_3 = 100 & c_4 = 111 & c_5 = 110110 & \\ c_6 = 1001 & c_7 = 1101 & c_8 = 1100 & c_9 = 010 & c_{10} = 00 & \end{array}$$

Il codice scelto rispetta la disuguaglianza di Kraft? Confrontare la lunghezza media ottenuta con l'entropia  $H(X)$ . Potendo scegliere liberamente i codici, ma sempre codificando messaggi singoli, si poteva ottenere una lunghezza media inferiore?

$x_k$	$P(x_k)$	$l_i$	$c_i$
A	0.1	4	$c_8 = 1100$
B	0.1	4	$c_7 = 1101$
C	0.5	1	$c_2 = 0$
D	0.15	3	$c_3 = 100$
E	0.15	3	$c_4 = 111$

$$\rightarrow \sum_{i=1}^5 2^{-n_i} = 2^{-1} + 2^{-3} + 2^{-3} + 2^{-4} + 2^{-4} = \frac{7}{8}$$

$$\bar{n} = 0.5 + 0.3 \cdot 3 + 0.2 \cdot 4 = 2.2 \text{ bit} > H(x) = 1.93 \text{ bit}$$

### Tema del 18/2/2016

Due giocatori si sfidano a chi pesca la carta più bassa da un mazzo di 40 carte da gioco (con reimmissione). In caso di pareggio la prova si ripete. Si consideri come risultato  $X$  il valore della carta vincente.

- Quante sono le coppie estratte possibili? Sono equiprobabili?
- Quanti valori può assumere  $X$ ? Con che probabilità?
- Quanti bit occorrono, approssimativamente, per memorizzare i risultati di  $N$  prove, con  $N$  grande, senza prevedere una codifica di sorgente?
- Quanti con una codifica di sorgente ideale?
- Quanti con codifica di Shannon e quanti con codifica di Huffman per risultati  $X$  codificati singolarmente?

	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
1	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$
2	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$
3	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$
4	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$
5	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$
6	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$
7	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$
8	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$
9	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$
10	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$	$\frac{1}{90}$

- la probabilità che un asso sia la carta più bassa è  $\frac{18}{90}$
- la probabilità che un 2 sia la carta più bassa è  $\frac{16}{90}$
- la probabilità che un 3 sia la carta più bassa è  $\frac{14}{90}$
- stesso vale per tutte le altre carte tranne il re, che non può uscire come carta più bassa

Altri temi d'esame fattibili:

- 29/10/2014
- 8/11/2018
- 4/7/2008
- 10/11/2022