

## 4 Esercitazione 4: / /

© I diritti d'autore sono riservati. Ogni sfruttamento commerciale del presente materiale sarà perseguito a norma di legge.

### 4.1 Indipendenza e indipendenza condizionata

**Esercizio 1** Siano  $A$  e  $B$  due eventi tali che  $A \supseteq B$ ; si mostri che  $A$  e  $B$  sono indipendenti se e solo se  $\mathbb{P}(A) = 1$  oppure  $\mathbb{P}(B) = 0$

**Esercizio 2** \*\*

1. Sia  $A \subseteq \mathbb{N}$  e  $B \subseteq A$  tale che  $\text{card}(B) < +\infty$ , e sia  $\{K_i\}_{i \in A}$  eventi indipendenti tali che  $\mathbb{P}(K_i) \in [0, 1)$  per ogni  $i \in A$ ; allora le seguenti affermazioni sono equivalenti

(i)

$$\mathbb{P}(\cup_{i \in A} K_i) = 1;$$

(ii)

$$\mathbb{P}(\cup_{i \in A \setminus B} K_i) = 1.$$

2. Sia  $\{K_i\}_{i=1}^n$  tali che  $\mathbb{P}(K_i) \in [0, 1)$ ; si mostri che se  $\mathbb{P}(\cup_{i=1}^n K_i) = 1$  allora  $\{K_i\}_{i=1}^n$  non sono indipendenti.

**Esercizio 3** \* Sia  $\{A_n\}_{n=1}^{+\infty}$  una successione di eventi indipendenti.

1. Si trovino condizioni affinché  $\mathbb{P}(\cup_{i=1}^{+\infty} A_i) = 1$ .

2. Si definisca

$$\nu(\omega) := \min\{n \geq 1 : \omega \in A_n\}$$

(con la consueta convenzione  $\min \emptyset = +\infty$ ); si calcoli la legge di  $\nu$ .

**Esercizio 4** Una roulette semplificata è formata da 12 numeri che sono classificati "rosso" (R) e "nero" (N) in base allo schema seguente:

1	R	7	N
2	R	8	R
3	N	9	N
4	N	10	N
5	R	11	R
6	N	12	R

Siano  $A = \{\text{esce un numero pari}\}$ ,  $B = \{\text{esce un numero rosso}\}$ ,  $C = \{\text{esce un numero} \leq 6\}$  e  $D = \{\text{esce un numero} \leq 8\}$ . Stabilire se:

1. gli eventi  $A$ ,  $B$  e  $C$  sono a 2 a 2 indipendenti.
2.  $A, B, C$  costituiscono una famiglia di eventi indipendenti.
3.  $A, B, D$  costituiscono una famiglia di eventi indipendenti.
4. sia  $E = \{ \text{esce un numero dispari} \leq 3 \}$ , è indipendente da  $A$  e da  $D$  ?
5. supponiamo di sapere che esce un numero rosso, gli eventi  $A$  e  $C$  sono ancora indipendenti ?
6. Gli eventi  $D$  e  $C$  sono indipendenti ? Sia  $F = \{ \text{esce un numero dispari} \leq 7 \}$ ,  $D$  e  $C$  sono indipendenti condizionatamente all'evento  $F$  ?

**Esercizio 5** Un tribunale sta investigando sulla possibilità che sia accaduto un evento  $E$  molto raro e a tal fine interroga due testimoni, Arturo e Bianca. L'affidabilità dei due testimoni è nota alla corte: Arturo dice la verità con probabilità  $\alpha$  e Bianca con probabilità  $\beta$  e i loro comportamenti sono indipendenti. Siano  $A$  e  $B$  gli eventi Arturo e Bianca rispettivamente affermano che  $E$  è accaduto, e sia  $p = P(E)$ . Qual è la probabilità che  $E$  sia accaduto sapendo che Arturo e Bianca hanno dichiarato che è accaduto? Assumendo  $\alpha = \beta = 0.9$  e  $p = 10^{-3}$ , quale conclusione traete ?

**Esercizio 6** Filiberto possiede 5 monete di cui 3 eque e 2 truccate in modo tale che se lanciate diano sempre testa. Filiberto sceglie a caso una delle 5 monete e la lancia 3 volte.

1. Calcolare la probabilità di ottenere 3 teste.
2. Supponiamo che dopo aver lanciato 3 volte la moneta Filiberto abbia ottenuto 3 teste. Ora Filiberto è (erroneamente!) convinto che lanciando la stessa moneta una quarta volta otterrà croce con grande probabilità. Calcolare la probabilità di ottenere croce al quarto lancio sapendo che nei primi tre si è ottenuto testa.
3. Supponendo che al quarto lancio Filiberto abbia ottenuto ancora testa calcolare la probabilità che la moneta che Filiberto ha lanciato quattro volte sia una di quelle truccate.

**Esercizio 7 \*\*** Si chiama affidabilità di un sistema la probabilità che funzioni. Mettendo in parallelo dei componenti, il sistema complessivo funzionerà se e solo se almeno uno dei componenti funziona; analogamente mettendo in serie dei componenti il sistema funzionerà se e solo se tutti i componenti funzioneranno. Abbiamo a disposizione  $n$  tipi di componenti di affidabilità  $a_1, \dots, a_n$ ; di ciascun tipo ne vogliamo utilizzare  $k$  e sono indipendenti gli uni dagli altri. Cosa ci conviene fare, in termini di affidabilità del sistema finale, mettere in

serie  $n$  sistemi ciascuno formato da  $k$  componenti di ugual affidabilità in parallelo oppure mettere in parallelo  $k$  sistemi ciascuno formato da  $n$  elementi (uno per ciascun tipo) in serie?

Cosa si può dire nel caso in cui i componenti siano generici (cioè non necessariamente indipendenti) e di affidabilità qualsiasi?

**Esercizio 8 \*\*** *Mostrare che uno spazio campionario discreto non può contenere una successione infinita  $A_1, \dots, A_n \dots$  di eventi indipendenti ognuno di probabilità  $1/2$ . Dare un esempio in uno spazio di probabilità di una successione infinita di eventi indipendenti di probabilità  $1/2$*

**Esercizio 9 \*\*\*** *Sia  $\{p_i\}_{i \in \mathbb{N}}$  una successione di valori compresi nell'intervallo reale  $[0, 1]$  e sia  $\alpha_i := \min(p_i, 1 - p_i)$ .*

1. *Mostrare che se  $\sum_{i \in \mathbb{N}} \alpha_i = +\infty$  allora uno spazio campionario discreto non può contenere una successione  $\{A_i\}_{i \in \mathbb{N}}$  di eventi indipendenti tali che  $\mathbb{P}(A_i) = p_i$ .*
2. *Mostrare con un esempio se  $\sum_{i \in \mathbb{N}} \alpha_i < +\infty$  allora esiste uno spazio campionario discreto contenente una successione  $\{A_i\}_{i \in \mathbb{N}}$  di eventi indipendenti tali che  $\mathbb{P}(A_i) = p_i$ .*

**Esercizio 10 \*** *Sia  $K$  un numero naturale compreso fra 1 e  $n$  ( $n \in \mathbb{N}^*$ ). Sia  $n > 1$  un numero naturale. Sia  $K$  un naturale scelto a caso e compreso tra 1 ed  $n$ . Provare che la probabilità che  $K$  sia primo con  $n$  è*

$$\prod_{p \text{ primo } : p|n} \left(1 - \frac{1}{p}\right)$$

dove il prodotto è fatto sui numeri primi  $p$  che dividono  $n$ . Mostrare inoltre che

1. *se una successione  $\{p_i\}_i$  soddisfa  $p_i \in [0, 1]$  per ogni  $i$  allora  $\prod_i (1 - p_i) = 0$  se e solo se  $\sum_i p_i = +\infty$ ;*
2.  $\sum_{p \text{ primi}} 1/p = +\infty$ .

## 4.2 Processo di Bernoulli

**Esercizio 11** *Sia  $n$  un intero maggiore di uno. Si consideri l'esperimento di lanciare  $2n$  volte una moneta equilibrata. Mostrare che la probabilità  $p_{n,2n}$  di osservare un numero di teste minore di  $n$  è sempre minore di  $1/2$  e vale il seguente risultato:*

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} p_{n,2n} = 1/2.$$

**Esercizio 12** Si consideri una successione di lanci di una moneta equilibrata.

1. Qual è la probabilità di ottenere testa per la prima volta in un lancio di indice dispari ?
2. Si consideri più in generale, per ogni insieme  $A$  di interi strettamente positivi, la probabilità  $p_A$  di ottenere testa per la prima volta in un lancio con indice appartenente ad  $A$ . È possibile scegliere  $A$  in modo che risulti  $p_A = 3/8$ ?
3. Scelto un qualsiasi valore  $\alpha \in [0, 1]$ , mostrare che è possibile scegliere  $A$  in modo che risulti  $p_A = \alpha$ ?

**Esercizio 13** Viene condotto un esperimento costituito da infinite prove indipendenti, con probabilità di successo pari a  $p$ .

1. Qual è la probabilità che il primo successo avvenga all'istante  $i$ ?
2. Qual è la probabilità che il primo successo avvenga al più tardi all'istante  $i$ ?
3. Qual è la probabilità che il primo successo avvenga all'istante  $i$  dato che all'istante  $n$  avviene un successo?
4. Qual è la probabilità che il primo successo avvenga alla prova  $i$ -esima, sapendo che il successo  $k$ -esimo avviene alla prova  $n$ -esima?

Calcolo esplicito nel caso  $k = 2$

**Esercizio 14** Si consideri una successione di variabili  $\{X_n\}_{n \in \mathbb{N}^*}$  i.i.d. Bernoulliane di parametro  $p$ . Sia  $N := \min\{n \in \mathbb{N}^* : X_n = 1\}$  ( $\min \emptyset \equiv \inf \emptyset := +\infty$ ) l'istante del primo successo;  $N$  è pertanto una variabile a valori in  $\mathbb{N}^* \cup \{+\infty\}$ . Determinare

1.  $\mathbb{P}(N \geq i)$  dove  $i \in \mathbb{N}^*$ ;
2.  $\mathbb{P}(N = +\infty)$ ;
3.  $\mathbb{P}(N = i)$  dove  $i \in \mathbb{N}^*$ ;
4.  $\mathbb{E}(N)$ .

**Esercizio 15** \*\* (Scimmie tipografe) Sia  $X$  al più numerabile e  $\{p_i\}_{i \in X}$  una distribuzione di probabilità discreta non degenera (i.e.  $p_i > 0$  per ogni  $i \in X$  e  $\sum_{i \in X} p_i = 1$ ). Siano  $\{Z_j\}_{j=1}^{\infty}$  una successione di variabili i.i.d. a valori in  $X$  con legge  $\{p_i\}_{i \in X}$ . Sia infine  $X_0 := \bigcup_{i=1}^{+\infty} X^i$  e per ogni  $y \in X_0$  si definisca  $l(y) \in \mathbb{N}^*$  in maniera che  $y \in X^{l(y)}$ . Mostrare che

1. per ogni  $y \in X_0$  si ha

$$\mathbb{P}(\exists i \in \mathbb{N}^* : (X_i, \dots, X_{i+l(y)-1}) = y) = 1;$$

2.

$$\mathbb{P}(\limsup_i \{\exists i \in \mathbb{N}^* : (X_i, \dots, X_{i+l(y)-1}) = y\}) = 1;$$

3.

$$\mathbb{P}(\forall y \in X_0 : \exists i \in \mathbb{N}^* : (X_i, \dots, X_{i+l(y)-1}) = y) = 1;$$

4.

$$\mathbb{P}(\limsup_i \{\forall y \in X_0 : \exists i \in \mathbb{N}^* : (X_i, \dots, X_{i+l(y)-1}) = y\}) = 1;$$

5. definito  $N_y := \min\{i : (X_i, \dots, X_{i+l(y)-1}) = y\} + l(y) - 1$ , allora

$$\mathbb{E}(N_y) \leq \frac{l(y)}{\prod_{j=1}^{l(y)} p_{y_j}}.$$

**Esercizio 16** Si consideri una popolazione in cui una persona su 100 abbia una certa malattia. Un test è disponibile per diagnosticare tale malattia. Si supponga che il test non sia perfetto, in quanto esso risulta positivo (ovvero indica la presenza della malattia) nel 5% dei casi quando è effettuato su persone sane, mentre risulta negativo (indicando l'assenza della malattia) nel 20% dei casi quando è effettuato su persone malate. Si supponga che il test sia effettuato secondo il seguente protocollo su una persona scelta casualmente nella popolazione: se il risultato è negativo il paziente non viene sottoposto ad alcuna cura, mentre se il risultato è positivo si ripete il test; se anche il risultato del secondo test è positivo il paziente è sottoposto a cura, altrimenti no. In definitiva ci vogliono due risultati positivi su due test per la cura, in tutti gli altri casi il paziente viene dimesso. Si calcolino:

1. la probabilità che la persona in questione sia sottoposta a due test e che ambedue risultino positivi;
2. la probabilità che tale persona sia malata, sapendo che gli sono stati fatti due test risultati entrambi positivi.
3. Con questo protocollo, qual è la probabilità che una persona esaminata non sia sottoposta a cura, pur essendo effettivamente malata? Qual è la probabilità di essere malati se si è dimessi?
4. Confrontare le probabilità condizionate dei punti precedenti con quelle ottenute praticando un solo test.

Riprovare l'esercizio con  $\mathbb{P}(I_1|M) = 0.005$ ,  $\mathbb{P}(I_1|M^c) = 0.999$  e  $\mathbb{P}(M) = 10^{-4}$ .

## SOLUZIONI

### Soluzione esercizio 1.

Essendo  $B = A \cap B$  allora se  $\mathbb{P}(A) = 1$  si ha  $\mathbb{P}(A \cap B) = \mathbb{P}(B) = \mathbb{P}(B)\mathbb{P}(A)$  mentre se  $\mathbb{P}(B) = 0$  allora  $\mathbb{P}(A \cap B) = 0 = \mathbb{P}(B)\mathbb{P}(A)$ . Viceversa se sono indipendenti

$$\mathbb{P}(B) = \mathbb{P}(A \cap B) = \mathbb{P}(A)\mathbb{P}(B)$$

cioè  $\mathbb{P}(B)(1 - \mathbb{P}(A)) = 0$  che si risolve se e solo se  $\mathbb{P}(A) = 1$  oppure  $\mathbb{P}(B) = 0$ .

### Soluzione esercizio 2.

1. (ii)  $\implies$  (i) È ovvio.

(i)  $\implies$  (ii) ] Sia  $A_n := \{0, 1, 2, \dots, n\} \cap A$  per ogni  $n \in \mathbb{N}$ , allora

$$\mathbb{P}(\cup_{i \in A} K_i) = \lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbb{P}(\cup_{i \in A_n} K_i) = 1.$$

In particolare  $\{K_i\}$  sono indipendenti se e solo se  $\{K_i^c\}$  lo sono, pertanto

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(\cup_{i \in A} K_i) = 1 &\Leftrightarrow \lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbb{P}(\cup_{i \in A_n} K_i) = 1 \Leftrightarrow \lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbb{P}(\cap_{i \in A_n} K_i^c) = 1 \\ &\Leftrightarrow \lim_{n \rightarrow +\infty} \prod_{j \in A_n} (1 - \mathbb{P}(K_j)) = 0. \end{aligned}$$

Dalle ipotesi,  $\prod_{j \in B} (1 - \mathbb{P}(K_j)) > 0$  essendo  $B$  di cardinalità finita, quindi

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \prod_{j \in A_n} (1 - \mathbb{P}(K_j)) = 0 \Leftrightarrow \lim_{n \rightarrow +\infty} \prod_{j \in A_n \setminus B} (1 - \mathbb{P}(K_j)) = 0$$

da cui

$$\mathbb{P}(\cup_{i \in A \setminus B} K_i) = 1 - \lim_{n \rightarrow +\infty} \prod_{j \in A_n \setminus B} (1 - \mathbb{P}(K_j)) = 1.$$

2. Dal punto precedente si ha che se  $B = A = \{1, 2, \dots, n\}$  allora (ii) non è verificata, pertanto si ha l'asserto.

### Soluzione esercizio 3.

Sia  $p_n := \mathbb{P}(A_n)$  per ogni  $n = 1, 2, \dots$

1. Si noti innanzitutto che, ricordando la relazione  $\log(1 + \epsilon_n) \sim \epsilon_n$  valida se  $\epsilon_n \rightarrow 0$ , se  $p_i < 1$  per ogni  $i$  allora

$$\prod_{i=1}^{+\infty} (1 - p_i) = 0 \iff \sum_{i=1}^{+\infty} p_i < +\infty.$$

Pertanto dall'esercizio precedente si ha che  $\mathbb{P}(\cup_{i=1}^{+\infty} A_i) = 1$  se e solo se si verifica uno dei due casi seguenti:

- a)  $p_i = 1$  per almeno un valore di  $i$ ;
- b)  $p_i < 1$  per ogni  $i$  e  $\sum_{i=1}^{+\infty} p_i < +\infty$ . Per giungere a questa conclusione si possono seguire due strade:
- b.1)** Si osservi che  $\mathbb{P}(\cup_i A_i) = 1$  se e solo se  $0 = \mathbb{P}(\cap_i A_i) = \prod_i (1 - p_i)$ , pertanto se  $p_i < 1$  per ogni  $i$  allora  $\mathbb{P}(\cup_i A_i) = 1$  se e solo se  $\sum_i p_i < +\infty$ .
- b.2)** Dall' esercizio precedente (o analogamente al caso (b.1)) si ha che, nell' ipotesi  $p_i < 1$  per ogni  $i$ ,  $\prod_i (1 - p_i) = 0$  se e solo se per ogni  $i_0 \geq 1$   $\prod_{i \geq i_0} (1 - p_i) = 0$  cioè se e solo se  $\mathbb{P}(\cup_{i \geq i_0} A_i) = 1$  i.e. se e solo se  $\mathbb{P}(\limsup A_i) = 1$ ; dal lemma di Borel-Cantelli quest'ultima relazione è equivalente a  $\sum_{i=1}^{+\infty} p_i < +\infty$ .
2. Si osservi che  $\mathbb{P}(\nu < +\infty) = 1$  se e solo se  $\mathbb{P}(\cup_{i=1}^{+\infty} A_i) = 1$ . Facilmente

$$\mathbb{P}(\nu = n) = \begin{cases} p_1 & i = 1 \\ p_n \prod_{i=1}^{n-1} (1 - p_i) & i \in \mathbb{N}, i \geq 2 \\ 0 & \text{altrimenti.} \end{cases}$$

#### Soluzione esercizio 4.

1. Iniziamo a calcolare  $P(A)$ ,  $P(B)$  e  $P(C)$ :

$$P(A) = \frac{1}{2}, P(B) = \frac{1}{2}, P(C) = \frac{1}{2}$$

Dobbiamo verificare che

$$P(A \cap B) = P(A)P(B), P(A \cap C) = P(A)P(C), P(B \cap C) = P(B)P(C) \quad (1)$$

Calcoliamo:

$$P(A \cap B) = \frac{1}{4}, P(A \cap C) = \frac{1}{4}, P(B \cap C) = \frac{1}{4}$$

Quindi (1) è verificata.

Si osservi che in generale se  $A$  e  $B$  sono indipendenti e così anche  $C$  e  $B$ , allora

$$\mathbb{P}(A \cap C | B) = \mathbb{P}(A|B)\mathbb{P}(C|B) \iff \mathbb{P}(A \cap B \cap C) = \mathbb{P}(A)\mathbb{P}(B)\mathbb{P}(C).$$

2. Dobbiamo verificare che oltre alla condizione (1) valga anche:

$$P(A \cap B \cap C) = P(A)P(B)P(C) \quad (2)$$

Ma

$$P(A \cap B \cap C) = P(\{\text{Esce un numero rosso pari e } \leq 6\}) = \frac{1}{12}$$

mentre  $P(A)P(B)P(C) = \frac{1}{8}$ , quindi la condizione (2) non è verificata:  $A$ ,  $B$  e  $C$  non sono indipendenti fra di loro.

3. Calcoliamo  $P(D) = \frac{8}{12}$ :

$$P(A \cap D) = \frac{4}{12} = P(A)P(D), \quad P(B \cap D) = \frac{4}{12} = P(B)P(D)$$

Quindi resta da verificare che:

$$P(A \cap B \cap D) = \frac{1}{6} = \frac{1}{2} \frac{1}{2} \frac{2}{3} = P(A)P(B)P(D)$$

perci :  $A$ ,  $B$  e  $D$  sono indipendenti fra di loro.

4. Notiamo che  $A \cap E = \emptyset$  quindi  $P(A \cap E) = 0$  mentre  $P(A)P(E) = \frac{1}{12}$ , quindi non sono indipendenti. Attenzione a non scambiare la nozione di incompatibilit  con quella di indipendenza, infatti  $D \cap E \neq \emptyset$ , per   $P(D \cap E) = \frac{1}{6}$  che   comunque diverso da  $P(D)P(E) = \frac{2}{3} * \frac{1}{6} = \frac{1}{9}$ . L'indipendenza   una propriet  che deriva dalla probabilit  e la incompatibilit    una propriet  degli eventi (degli insiemi).

5. Abbiamo che:

$$P(A|B) \doteq \frac{P(A \cap B)}{P(B)} = \frac{1}{2} \text{ e } P(C|B) \doteq \frac{P(C \cap B)}{P(B)} = \frac{1}{2}$$

D'altra parte

$$P(A \cap C|B) \doteq \frac{P(A \cap C \cap B)}{P(B)} = \frac{1}{6} \neq \frac{1}{4} = \frac{P(A \cap B)}{P(B)} \frac{P(C \cap B)}{P(B)}.$$

Quindi abbiamo che  $A$  e  $C$  non sono pi  condizionatamente indipendenti dato  $B$ , a conferma di quanto abbiamo detto, i.e. che l'indipendenza   una propriet  legata alla probabilit .

6. Si ha che  $C \subset D$ ,  $P(D) < 1$  e  $P(C) > 0$ , quindi  $C$  e  $D$  non sono indipendenti, d'altra parte:

$$P(C|F) = \frac{3}{4} \quad \text{e} \quad P(D|F) = 1,$$

quindi  $C$  e  $D$  sono condizionatamente indipendenti dato  $F$ .

### Soluzione esercizio 5.

Dobbiamo calcolare  $P(E|A \cap B)$ . Per la formula di Bayes si ha che:

$$P(E|A \cap B) = \frac{P(A \cap B|E)P(E)}{P(A \cap B)}$$

Notiamo che  $P(A \cap B|E)$  corrisponde alla probabilit  che Arturo e Bianca dicano la verit . Dal momento che i comportamenti di Arturo e Bianca sono

indipendenti, essi dicono la verità indipendentemente l'uno dall'altra, perciò si ha che:  $P(A \cap B|E) = P(A|E)P(B|E) = \alpha\beta$ . Quindi:

$$P(E|A \cap B) = \frac{P(A \cap B|E)P(E)}{P(A \cap B)} = \frac{\alpha\beta p}{P(A \cap B)}$$

Resta da calcolare  $P(A \cap B)$ , applicando la formula delle probabilità totali, si ha che:

$$P(A \cap B) = P(A \cap B|E)P(E) + P(A \cap B|E^c)P(E^c) = \alpha\beta p + P(A \cap B|E^c)P(E^c)$$

Per calcolare  $P(A \cap B|E^c)$  osserviamo che  $\{A, B\}$  sono indipendenti sotto  $\mathbb{P}(\cdot|E^c)$  se e solo se  $\{A^c, B^c\}$  lo sono; quest'ultima affermazione è vera (poiché corrisponde al fatto che entrambi dicano la verità) e quindi

$$P(A \cap B|E^c) = (1 - \alpha)(1 - \beta)$$

da cui

$$P(A \cap B) = P(A \cap B|E)P(E) + P(A \cap B|E^c)P(E^c) = \alpha\beta p + (1 - \alpha)(1 - \beta)(1 - p)$$

E quindi:

$$P(E|A \cap B) = \frac{\alpha\beta p}{\alpha\beta p + (1 - \alpha)(1 - \beta)(1 - p)}$$

Se sostituiamo i valori numerici otteniamo che:

$$P(E|A \cap B) = \frac{(0.9)^2 * 10^{-3}}{(0.9)^2 * 10^{-3} + (0.1)^2 * (1 - 10^{-3})} = 0.075$$

Concludiamo quindi che, nonostante Arturo e Bianca siano molto affidabili e affermino che  $E$  sia accaduto, la corte resta scettica riguardo al fatto che  $E$  sia veramente accaduto: infatti  $0.075 \gg 0.001$  ma è ancora un valore molto lontano da 1.

### Soluzione esercizio 6.

1. Siano  $A = \{\text{Filiberto ottiene 3 teste nei primi 3 lanci}\}$  e  $B = \{\text{Filiberto sceglie una moneta equa}\}$ , allora  $P(B) = 3/5$ ,  $P(B^c) = 2/5$ ,  $P(A|B) = 1/8$  e  $P(A|B^c) = 1$ . Dalla formula delle probabilità totali otteniamo

$$P(A) = P(A|B)P(B) + P(A|B^c)P(B^c) = \frac{19}{40} = 0.475.$$

2. Sia  $C = \{\text{Filiberto ottiene testa nel quarto lancio}\}$ , allora

$$\begin{aligned} P(C|A) &= \frac{P(C \cap A)}{P(A)} = \frac{P(C \cap A|B)P(B) + P(C \cap A|B^c)P(B^c)}{P(A)} = \\ &= \frac{P(C|B)P(A|B)P(B) + P(C \cap A|B^c)P(B^c)}{P(A)} = \frac{\frac{1}{2} \cdot \frac{1}{8} \cdot \frac{3}{5} + 0}{\frac{19}{40}} = \frac{3}{38} \end{aligned}$$

dove abbiamo utilizzato la formula delle probabilità totali ed il fatto che  $A$  e  $C$  sono condizionatamente indipendenti dato  $B$  (Filiberto è deluso).

3. Sia  $Q = \{\text{Filiberto ottiene 4 teste in 4 lanci}\}$ , allora la formula di Bayes afferma che

$$P(B^c|Q) = \frac{P(Q|B^c)P(B^c)}{P(Q)} = \frac{1 \cdot \frac{2}{5}}{\frac{1}{16} \cdot \frac{3}{5} + 1 \cdot \frac{2}{5}} = \frac{32}{35}$$

### Soluzione esercizio 7.

Mostriamo che mettere in serie  $n$  elementi ciascuno formato da  $k$  elementi dello stesso tipo in parallelo è sempre più conveniente piuttosto che mettere in parallelo  $k$  elementi ciascuno formato da  $n$  componenti (uno per tipo) in serie. In realtà i due sistemi hanno ugual affidabilità se (e solo se)  $n = 1$  oppure  $k = 1$  oppure  $a_i = 0$  per qualche  $i$  oppure  $a_i = 1$  per ogni  $i$ .

Le due affidabilità si calcolano facilmente

$$A_1 = \prod_{i=1}^n (1 - (1 - a_i)^k)$$

$$A_2 = 1 - (1 - \prod_{i=1}^n a_i)^k.$$

Mostriamo che se  $a_i \in [0, 1]$  per ogni  $i = 1, \dots, n$  allora

$$\prod_{i=1}^n (1 - (1 - a_i)^k) \geq 1 - (1 - \prod_{i=1}^n a_i)^k$$

e l'uguaglianza si verifica se e solo se  $k = 1$  oppure  $n = 1$  oppure  $a_i = 0$  per qualche  $i$  oppure  $a_i = 1$  per ogni  $i$ .

Che ciascuna di queste condizioni implichi l'uguaglianza è ovvio, supponiamo quindi che  $a_i \in (0, 1)$  per ogni  $i$ ,  $n, k > 1$ . Definiamo le seguenti funzioni:

$$G_n(a_1, \dots, a_n) := \prod_{i=1}^n (1 - (1 - a_i)^k) - (1 - (1 - \prod_{i=1}^n a_i)^k)$$

$$F(a, b) := (1 - (1 - a)^k)(1 - (1 - b)^k) - (1 - (1 - ab)^k);$$

si vede facilmente che

$$G_n(a_1, \dots, a_n) = (1 - (1 - a_n)^k)G_{n-1}(a_1, \dots, a_{n-1}) + F(\prod_{i=1}^{n-1} a_i, a_n).$$

Mostriamo quindi che  $F(a, b) \geq 0$  e che la disuguaglianza è stretta se  $a, b \in (0, 1)$

e  $k > 1$ . Infatti

$$\begin{aligned}
F(a, b) &= (1-a)^k((1-b)^k - 1) + b(1-a) \sum_{j=0}^{k-1} (1-ab)^j (1-b)^{k-1-j} \\
&= b(1-a) \sum_{j=0}^{k-1} (1-ab)^j (1-b)^{k-1-j} - (1-a)^k b \sum_{j=0}^{k-1} (1-b)^j \\
&= b(1-a) \left( \sum_{j=0}^{k-1} (1-b)^j ((1-ab)^{k-j-1} - (1-a)^{k-1}) \right) \geq 0
\end{aligned}$$

dal momento che

$$(1-ab)^{k-1-j} \geq (1-a)^{k-1-j} \geq (1-a)^{k-1}$$

e la prima disuguaglianza è stretta se  $b \neq 1$ .

Terminiamo mostrando l'asserto per induzione su  $n$ ; per  $n = 1$   $g_1(a_1) = 0$  pertanto la proposizione è verificata. Se vale per  $n - 1$  allora

$$G_n(a_1, \dots, a_n) = (1 - (1 - a_n)^k) G_{n-1}(a_1, \dots, a_{n-1}) + F\left(\prod_{i=1}^{n-1} a_i, a_n\right) > 0$$

poiché  $\prod_{i=1}^{n-1} a_i, a_n \in (0, 1)$  e quindi  $F(\prod_{i=1}^{n-1} a_i, a_n) > 0$ .

Nel caso generico basta osservare che, detta  $A_{ij}$  la probabilità che il componente nella riga  $i$  e colonna  $j$  funzioni, allora evidentemente si ha che la probabilità che il primo sistema funzioni è  $\mathbb{P}\left(\bigcap_i \bigcup_j A_{ij}\right)$ , mentre quella del secondo sistema è  $\mathbb{P}\left(\bigcup_j \bigcap_i A_{ij}\right)$ . Facilmente  $\bigcap_i \bigcup_j A_{ij} \supseteq \bigcup_j \bigcap_i A_{ij}$  da cui si ha che l'affidabilità del primo sistema non è inferiore a quella del secondo.

**Osservazione.** Un utile esercizio sulla teoria degli insiemi è quello di provare a dimostrare le seguenti leggi di De Morgan generalizzate (si utilizzi l'assioma della scelta). Sia  $\{A_{i,j}\}_{i \in I, j \in J}$  una collezione di insiemi; allora

$$\bigcap_{i \in I} \bigcup_{j \in J} A_{i,j} = \bigcup_{f \in J^I} \bigcap_{i \in I} A_{i,f(i)} \quad \bigcup_{i \in I} \bigcap_{j \in J} A_{i,j} = \bigcap_{f \in J^I} \bigcup_{i \in I} A_{i,f(i)}$$

dove  $J^I$  è l'insieme delle funzioni definite su  $I$  a valori in  $J$ . Si osservi che vale inoltre

$$\bigcap_{i \in I} \bigcap_{j \in J} A_{i,j} = \bigcap_{j \in J} \bigcap_{i \in I} A_{i,f(i)} \quad \bigcup_{i \in I} \bigcup_{j \in J} A_{i,j} = \bigcup_{j \in J} \bigcup_{i \in I} A_{i,f(i)}.$$

### Soluzione esercizio 8.

Mostriamo che se  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  è uno spazio di probabilità con  $\Omega = \{\omega_1, \dots, \omega_n, \dots\}$  spazio campionario discreto ed esiste una successione di eventi indipendenti ed ognuno di probabilità  $1/2$  allora  $P(\{\omega_i\}) = 0$ , per ogni  $i \in \mathbb{N}$ . Ciò è assurdo e quindi abbiamo concluso.

1. Mostrare che  $P(\{\omega_i\}) = 0$ , per ogni  $i \in \mathbb{N}$  equivale a mostrare che per ogni  $\varepsilon > 0$ , per ogni  $i \in \mathbb{N}$ :  $P(\{\omega_i\}) < \varepsilon$ .
2. Fissiamo un  $\varepsilon > 0$  e troviamo  $\bar{n} \in \mathbb{N}$  tale che  $\frac{1}{2^{\bar{n}}} < \varepsilon$ .
3. Notiamo che anche la successione  $A_1^c, \dots, A_{\bar{n}}^c, \dots$  è formata da eventi indipendenti (indipendenti anche dagli  $\{A_i\}_{i \in \mathbb{N}}$ ) e di probabilità  $1/2$ . Costruiamo degli insiemi nel modo seguente:

$$B_k = C_1 \cap \dots \cap C_{\bar{n}}$$

dove  $C_i = A_i$  oppure  $C_i = A_i^c$ , per ogni  $i = 1, \dots, \bar{n}$ .

4. È facile mostrare che la famiglia dei  $\{B_k\}_{k=1, \dots, 2^{\bar{n}}}$  ha le seguenti proprietà:

- $B_h \cap B_k = \emptyset, \forall h \neq k$ ;
- $\bigcup_{k=1}^{2^{\bar{n}}} B_k = \Omega$ .

5. Allora per ogni  $i \in \mathbb{N}$  esiste un unico  $k = k(i)$  tale che  $\{\omega_i\} \subset B_{k(i)}$ , quindi per la proprietà di monotonia della probabilità:

$$P(\{\omega_i\}) \leq P(B_{k(i)}) = 2^{-\bar{n}} < \varepsilon$$

Per l'arbitrarietà della scelta di  $\varepsilon$  abbiamo concluso.

Sia  $([0, 1], \Sigma_{[0,1]}, m)$  lo spazio con la misura di Lebesgue e siano

$$A_n := \bigcup_{i=0}^{2^{n-1}} \left[ \frac{i}{2^{n-1}}, \frac{2i+1}{2^n} \right].$$

Preso una qualsiasi successione (strettamente) crescente di interi  $\{n_i\}_{i=1}^{+\infty}$  è facile dimostrare per induzione su  $k$  che

$$\bigcap_{i=1}^k A_{n_i} = \bigcup_{i \in I_k} \left[ \frac{i}{2^{k-1}}, \frac{2i+1}{2^k} \right]$$

(dove l'unione è ovviamente disgiunta) per un'opportuna scelta di  $I_k$ . Inoltre se  $m > n_k$  allora  $\left[ \frac{i}{2^{m-1}}, \frac{2i+1}{2^m} \right] \cap A_m$  è l'unione disgiunta di  $2^{m-n_k-1}$  intervalli di lunghezza  $1/2^m$  pertanto  $m \left( \bigcap_{i=1}^k A_{n_i} \right) = 1/2^k = \prod_{i=1}^k m(A_{n_i})$  da cui l'indipendenza.

### Soluzione esercizio 9.

Osserviamo che se  $f : I \rightarrow \{0, 1\}$  (cioè se  $f \in \{0, 1\}^I$ ) allora

$$\{A_i\}_{i \in I} \text{ sono indipendenti} \iff \{A_f(i)\}_{i \in I} \text{ sono indipendenti}$$

dove

$$A_f(i) := \begin{cases} A_i & f(i) = 1 \\ \Omega \setminus A_i & f(i) = 0. \end{cases}$$

Allora senza perdita di generalità possiamo considerare solo il caso  $\alpha_i = p_i$  per ogni  $i \in \mathbb{N}$ .

osserviamo ancora che per ogni successione  $\{\alpha_i\}_{i \in \mathbb{N}}$  in  $[0, 1]$  sono equivalenti

(i)  $\sum_{i=1}^{+\infty} \alpha_i < +\infty$ ,

(ii)  $\prod_{i=1}^{+\infty} (1 - \alpha_i)$ .

Infatti essendo  $1 - \alpha_i \leq \exp(-\alpha_i)$ , se  $\sum_{i=1}^{+\infty} \alpha_i = +\infty$  allora

$$\prod_{i=1}^n (1 - \alpha_i) \leq \exp\left(-\sum_{i=1}^n \alpha_i\right) \rightarrow 0 \quad \text{se } n \rightarrow +\infty.$$

Viceversa essendo

$$\prod_{i=1}^n (1 - \alpha_i) = \exp\left(\sum_{i=1}^n \log(1 - \alpha_i)\right)$$

dalla continuità della funzione esponenziale, basta studiare  $\lim_{n \rightarrow +\infty} \log(1 - \alpha_i)$ . Dato che  $\alpha_i \rightarrow 0$  allora  $\log(1 - \alpha_i) \sim -\alpha_i$  e poiché le due successioni sono con segno definitivamente costante, si ha che

$$\sum_{i=1}^n \log(1 - \alpha_i) \text{ converge se e solo se } \sum_{i=1}^n \alpha_i \text{ converge.}$$

Pertanto  $\sum_{i=1}^{+\infty} \alpha_i < +\infty$  implica  $\prod_{i=1}^{+\infty} (1 - \alpha_i) = \exp\left(\sum_{i=1}^{+\infty} \log(1 - \alpha_i)\right) > 0$ .

1. Sia  $\Omega = \cup_{i \in \mathbb{N}} \{\omega_i\}$ . Se esistesse una tale successione di eventi indipendenti, poiché  $\{f(A)\}_{f \in \{0,1\}}$  è una partizione di  $\Omega$  (con  $f(A) := \cap_{i \in I} A_f(i)$ ), allora per ogni  $\omega \in \Omega$  esisterebbe  $f_\omega : \mathbb{N} \rightarrow \{0, 1\}$  tale che  $\omega \in f_\omega(A)$  e quindi

$$\mathbb{P}(\{\omega\}) \leq \mathbb{P}(f_\omega(A)) = \prod_{i \in \Omega} \mathbb{P}(A_{f_\omega}(i)) \leq \prod_{i \in \mathbb{N}} (1 - \alpha_i) = 0.$$

Ma questo è assurdo poiché

$$1 = \mathbb{P}(\Omega) = \sum_{i=1}^{+\infty} \mathbb{P}(\{\omega_i\}) = 0.$$

2. Sia

$$\Omega := \{f : \mathbb{N} \rightarrow \{0, 1\} : \exists n_0 : \forall i \geq n_0, f(i) = 0\};$$

poiché

$$\Omega = \cup_{i=1}^{+\infty} \{f : \mathbb{N} \rightarrow \{0, 1\} : \forall j \geq i, f(j) = 0\}$$

e

$$\text{card}(\{f : \mathbb{N} \rightarrow \{0, 1\} : \forall j \geq i, f(j) = 0\}) = 2^i$$

si ha che  $\Omega$  è numerabile. Si ricordi che in uno spazio di probabilità discreto, la misura di probabilità

è univocamente determinata a partire dai suoi valori sui singoletti  $\mathbb{P}(\{\omega\})$  in quanto dalla numerabile additività,  $\mathbb{P}(A) = \sum_{\omega \in A} \mathbb{P}(\{\omega\})$ . Definiamo pertanto

$$\mathbb{P}(\{f\}) := \prod_{i \in \mathbb{N}} (f(i)\alpha_i + (1-f(i))(1-\alpha_i))$$

che converge per ogni  $f \in \{0, 1\}^{\mathbb{N}}$ . Sia

$$A_i := \{f \in \Omega : f(i) = 1\};$$

calcoliamo  $\mathbb{P}(A_{i_1} \cap \dots \cap A_{i_k})$

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(A_{i_1} \cap \dots \cap A_{i_k}) &= \mathbb{P}(\{f \in \Omega; f(i_1) = \dots = f(i_k) = 1\}) \\ &= \sum_{f: f(i_1)=\dots=f(i_k)=1} \prod_{i \in \mathbb{N}} (f(i)\alpha_i + (1-f(i))(1-\alpha_i)) \\ &= \alpha_{i_1} \cdot \dots \cdot \alpha_{i_k} \sum_{f: f(i_1)=\dots=f(i_k)=1} \prod_{i \notin \{i_1, \dots, i_k\}} (f(i)\alpha_i + (1-f(i))(1-\alpha_i)) = (*). \end{aligned}$$

Se togliamo gli elementi  $\{\alpha_{i_1}, \dots, \alpha_{i_k}\}$  della successione  $\{\alpha_i\}$  otteniamo una nuova successione  $\{\beta_i\}_{i \in \mathbb{N}}$  pertanto

$$(*) = \alpha_{i_1} \cdot \dots \cdot \alpha_{i_k} \sum_{f \in \{0,1\}^{\mathbb{N}}} \prod_{i \in \mathbb{N}} (f(i)\alpha_i + (1-f(i))(1-\alpha_i)),$$

mostriamo per induzione su  $n$  che

$$\sum_{f \in \{0,1\}^{\mathbb{N}}} \prod_{i \geq n} (f(i)\alpha_i + (1-f(i))(1-\alpha_i)) = \sum_{f \in \{0,1\}^{\mathbb{N}}} \prod_{i \in \mathbb{N}} (f(i)\alpha_i + (1-f(i))(1-\alpha_i)) =;$$

infatti, da note proprietà della teoria della misura,

$$\begin{aligned} &\sum_{f \in \{0,1\}^{\mathbb{N}}} \prod_{i \geq n} (f(i)\alpha_i + (1-f(i))(1-\alpha_i)) \\ &= \sum_{f \in \{0,1\}^{\mathbb{N}}: f(n)=1} \prod_{i \geq n} (f(i)\alpha_i + (1-f(i))(1-\alpha_i)) \\ &\quad + \sum_{f \in \{0,1\}^{\mathbb{N}}: f(n)=0} \prod_{i \geq n} (f(i)\alpha_i + (1-f(i))(1-\alpha_i)) \\ &= \beta_n \sum_{f \in \{0,1\}^{\mathbb{N}}} \prod_{i \geq n+1} (f(i)\alpha_i + (1-f(i))(1-\alpha_i)) \\ &\quad + (1-\beta_n) \sum_{f \in \{0,1\}^{\mathbb{N}}: i \geq n+1} \prod_{i \geq n+1} (f(i)\alpha_i + (1-f(i))(1-\alpha_i)) \\ &= \sum_{f \in \{0,1\}^{\mathbb{N}}} \prod_{i \geq n+1} (f(i)\alpha_i + (1-f(i))(1-\alpha_i)). \end{aligned}$$

Poiché  $\prod_{i=1}^n (f(i)\beta_i + (1-f(i))(1-\beta_i))$  converge allora per note proprietà (simili a quelle delle serie)

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \prod_{i \geq n} (f(i)\alpha_i + (1-f(i))(1-\alpha_i)) = 1$$

da cui, essendo la successione costante, si ha che

$$\prod_{i \geq n} (f(i)\alpha_i + (1-f(i))(1-\alpha_i)) = 1, \quad \forall n$$

pertanto

$$\mathbb{P}(A_{i_1} \cap \dots \cap A_{i_k}) = \alpha_{i_1} \cdot \dots \cdot \alpha_{i_k}$$

e come caso particolare  $\mathbb{P}(A_i) = \alpha_i$  ed infine

$$\mathbb{P}(A_{i_1} \cap \dots \cap A_{i_k}) = \mathbb{P}(A_{i_1}) \cdot \dots \cdot \mathbb{P}(A_{i_k}).$$

### Soluzione esercizio 10.

Per la prima parte proponiamo due soluzioni, la prima utilizza il concetto di indipendenza mentre la seconda utilizza il principio di inclusione-esclusione. Possiamo scegliere come spazio campionario  $\Omega = \{1, \dots, n\}$ ; lo spazio probabilizzabile  $(\Omega, \mathcal{P}(\Omega))$  è dotato della probabilità uniforme. Facciamo le seguenti osservazioni:

1. Sia la scomposizione in fattori primi di  $n$

$$n = \prod_{i=1}^k p_i^{\alpha_i},$$

quindi

$$\{K \text{ non ha fattori in comune con } n\} = \{K \text{ non è multiplo di } p_i \ (i \in \{1, \dots, k\})\}.$$

Poniamo  $E_i = \{1 \leq h \leq n : h \text{ è multiplo di } i\}$ , per  $1 \leq i \leq n$ , allora:

$$\{K \text{ non ha fattori in comune con } n\} = \bigcap_{i=1}^k E_{p_i}^c.$$

È facile mostrare che, se  $j$  divide  $n$ , allora  $P(E_j) = \frac{n}{j} = \frac{1}{j}$ .

Pertanto se  $\{j_i\}_{i=1}^l$  sono primi a due a due e dividono  $n$  allora  $\{E_{j_i}\}_{i=1}^l$  formano una famiglia di eventi indipendenti e  $P(E_{j_i}) = \frac{1}{j_i}$ , per  $i = 1, \dots, l$ .

Infine possiamo concludere che:

$$P(\{K \text{ non ha fattori in comune con } n\}) = \prod_{i=1}^k P(E_{p_i}^c) = \prod_{i=1}^k \left(1 - \frac{1}{p_i}\right).$$

2. Sia  $E_i$  come al punto precedente

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(\cap_{i=1}^k E_i^c) &= 1 - \sum_{j=1}^n (-1)^{j+1} \sum_{1 \leq i_1 < \dots < i_j \leq k} \mathbb{P}(\cap_{i=1}^j E_{p_{i_j}}) \\ &= 1 - \sum_{j=1}^n (-1)^{j+1} \sum_{1 \leq i_1 < \dots < i_j \leq k} \frac{1}{p_{i_1} \dots p_{i_j}} = \prod_{i=1}^k (1 - \frac{1}{p_i}). \end{aligned}$$

Per la seconda parte

1. Si osservi che  $\prod_i (1 - p_i) = 0$  se e solo se  $\sum_i \log(1 - p_i) = -\infty$ . Se ora  $\log(1 - p_i) \not\rightarrow 0$  allora  $\prod_i (1 - p_i) = 0$  e chiaramente  $\sum_i p_i = +\infty$ . Se invece  $\log(1 - p_i) \rightarrow 0$  allora  $p_i \rightarrow 0$  e quindi si ha che  $\log(1 - p_i) \sim -p_i$  da cui  $\sum_i (-p_i)$  ha lo stesso carattere della serie  $\sum_i \log(1 - p_i)$ . Quindi alla fine

$$\sum_i p_i = +\infty \iff \sum_i \log(1 - p_i) = -\infty \iff \prod_i (1 - p_i) = 0.$$

2. Si osservi che, dall'esistenza ed unicità della scomposizione in fattori primi e dal teorema di convergenza monotona

$$+\infty = \sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n} = \prod_{p \text{ primi}} \sum_{i=0}^{\infty} p^{-i} = \left( \prod_{p \text{ primi}} (1 - 1/p) \right)^{-1}.$$

Quindi  $\prod_{p \text{ primi}} (1 - 1/p) = 0$  e, dal punto precedente, si ha  $\sum_{p \text{ primi}} 1/p = +\infty$ .

### Soluzione esercizio 11.

Abbiamo che

$$p_{n,2n} = \sum_{k=0}^{n-1} \binom{2n}{k} \frac{1}{2^{2n}} = \sum_{k=0}^{n-1} P(\text{avere } k \text{ successi in } 2n \text{ prove di Bernoulli}).$$

- Per simmetria, trattandosi del lancio di una moneta equilibrata:

$$\begin{aligned} P(\text{avere un numero maggiore di } n \text{ di successi in } 2n \text{ prove}) &= \\ &= P(\text{avere un numero minore di } n \text{ di successi in } 2n \text{ prove}) \end{aligned}$$

- Inoltre  $\sum_{k=0}^{2n} \binom{2n}{k} \frac{1}{2^{2n}} = (\frac{1}{2} + \frac{1}{2})^{2n} = 1$ .

Quindi

$$\sum_{k=0}^{n-1} \binom{2n}{k} \frac{1}{2^{2n}} + \binom{2n}{n} \frac{1}{2^{2n}} + \sum_{k=n+1}^{2n} \binom{2n}{k} \frac{1}{2^{2n}} = 2p_{n,2n} + \binom{2n}{n} \frac{1}{2^{2n}} = 1$$

da cui,

$$p_{n,2n} = \frac{1}{2} \left( 1 - \binom{2n}{n} \frac{1}{2^{2n}} \right) < \frac{1}{2} \quad \forall n \geq 1$$

Questo conclude la prima parte.

Per quanto riguarda la seconda, utilizziamo la formula di Stirling:  $\lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{n!}{\sqrt{2\pi n} \frac{n^n}{e^n}} =$

Abbiamo che:

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \binom{2n}{n} \frac{1}{2^{2n}} = 0$$

e quindi:

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} p_{n,2n} = \frac{1}{2}$$

### Soluzione esercizio 12.

1. Sia  $\{X_i\}_{i=1}^n$  un generico processo di Bernoulli di parametro  $p$ ,  $E_i = \{ \text{il risultato dell}'i\text{-esimo lancio è un successo} \}$  e  $A \subset \mathbb{N}^*$ , allora

$$\mathbb{P}(\cup_{i \in A} E_i) = \sum_{i \in A} \mathbb{P}(E_i) = \sum_{i \in A} \mathbb{P}(X_1 = 0, \dots, X_{i-1} = 0, X_i = 1) = \sum_{i \in A} (1-p)^{i-1} p.$$

Un numero  $k$  dispari è della forma  $k = 2n + 1$  per un qualche  $n \in \mathbb{N}$ , allora

$$P(\text{Il primo successo arriva all'istante } 2n + 1) = \frac{1}{2^{2n+1}}$$

Quindi:

$$P(\text{Il primo successo arriva ad un istante dispari}) = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{1}{2^{2n+1}} = \frac{1}{2} * \frac{4}{3} = \frac{2}{3}.$$

2. Abbiamo che  $\frac{3}{8} = \frac{1}{4} + \frac{1}{8}$ , allora è sufficiente scegliere  $A = \{2, 3\}$ , infatti la probabilità di ottenere il primo successo all'istante 2 o all'istante 3 è la seguente:

$$\begin{aligned} P(\text{Il primo successo arriva all'istante 2 o all'istante 3}) &= P(E_1^c \cap E_2) + P(E_1^c \cap E_2^c \cap E_3) \\ &= P(E_1^c)P(E_2) + P(E_1^c)P(E_2^c)P(E_3) = \frac{1}{4} + \frac{1}{8} \end{aligned}$$

3. In generale se  $\{E_n\}_{n \in \mathbb{N}^*}$  è una sequenza di eventi disgiunti tali che  $\mathbb{P}(E_i) = 1/2^i$  per ogni  $i \in \mathbb{N}^*$  allora, scelto  $\alpha \in [0, 1]$ , è possibile scegliere  $A \subseteq \mathbb{N}^*$  tale che  $\mathbb{P}(\cup_{i \in A} E_i) = \alpha$ ; la costruzione di  $A$  è la seguente: sia  $i_0 := 1$  e

$$i_1 := \min\{n \geq i_0 : 1/2^n \leq \alpha\}, \quad \alpha_1 := \alpha - 1/2^{i_1},$$

e iterativamente

$$i_{n+1} := \min\{n \geq i_n : 1/2^n \leq \alpha_n\}, \quad \alpha_{n+1} := \alpha_n - 1/2^{i_n},$$

non è difficile mostrare per induzione che

$$\alpha_n = \alpha - \sum_{j=1}^n 1/2^{i_j} \leq 1/2^{i_n}$$

da cui, se  $A := \cup_{j \in \mathbb{N}^*} \{i_j\}$ , si ha che  $\sum_{i \in A} 1/2^i = \alpha$ .

### Soluzione esercizio 13.

1. Sia  $\{X_i\}_{i \in \mathbb{N}}$  la successione di prove i.i.d. di Bernoulli di parametro  $p$  che governano i successi. Osserviamo che se  $N := \min\{i : X_i = 1\}$  (al solito  $\min(A) := +\infty$  se e solo se  $A = \emptyset$ ) allora dobbiamo calcolare  $\mathbb{P}(N = i)$  dove vale l'uguaglianza  $\{N = i\} = \{X_1 = 0, \dots, X_{i-1} = 0, X_i = 1\}$  da cui, per l'indipendenza e l'identica distribuzione

$$\mathbb{P}(X_1 = 0, \dots, X_{i-1} = 0, X_i = 1) = p(1-p)^{i-1},$$

con la convenzione  $0^0 := 1$ . Si osservi che

$$\mathbb{P}(N = +\infty) = \lim_{i \rightarrow +\infty} \mathbb{P}(N > i) = \begin{cases} \lim_{i \rightarrow +\infty} (1-p)^i = 0 & p \in [0, 1) \\ 0 & p = 1, \end{cases}$$

pertanto  $N$  è quasi certamente finito e la distribuzione (abbiamo appena verificato che di distribuzione si tratta) viene chiamata *geometrica*.

Alternativamente si può osservare che, se  $p = 1$  allora  $\mathbb{P}(N = 1) = 1$  e se  $p \in [0, 1)$  allora

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(N < +\infty) &= \sum_{i=1}^{+\infty} \mathbb{P}(N = i) = \lim_{n \rightarrow +\infty} \sum_{i=1}^n p(1-p)^{i-1} \\ &= \lim_{n \rightarrow +\infty} p \frac{1 - (1-p)^n}{p} = 1. \end{aligned}$$

2.

$$\mathbb{P}(N \geq i) = \mathbb{P}(X_1 = X_2 = \dots = X_i = 0) = \mathbb{P}(X_1 = 0) \cdots \mathbb{P}(X_i = 0) = (1-p)^i.$$

3. Si osservi che se  $\{Y_i\}_{i \in I}$  sono indipendenti e se  $\{I_k\}_{k \in K}$  sono sottoinsiemi a due a due disgiunti di  $I$ , allora dati degli eventi  $\{E_k\}_{k \in K}$  tali che  $E_k$  "dipende" (cioè "si esprime in funzione di") da  $\{X_j\}_{j \in E_k}$  si ha che tali eventi costituiscono una famiglia di eventi indipendenti.

Nel nostro caso l'evento  $\{N = i\}$  si esprime in funzione di  $\{X_1, \dots, X_i\}$  ( $\{N = i\} = \{X_1 = 0, \dots, X_i = 0\}$ ) ed è quindi indipendente dall'evento  $\{X_n = 1\}$  se  $n > i$ , pertanto

$$\mathbb{P}(N = i|X_n) = \begin{cases} \mathbb{P}(N = i) & i < n \\ \mathbb{P}(N = i)/\mathbb{P}(X_n = 1) = (1-p)^{i-1} & i = n \\ 0 & i > n. \end{cases}$$

4. Siano

$A_i :=$  "il primo successo è alla  $i$ -esima prova"

$B :=$  "il  $k$ -esimo successo è all' $n$ -esima prova". Allora

$$\mathbb{P}(B|A_i) = \begin{cases} \binom{n-1-i}{k-2} p^{k-1} (1-p)^{n-i-k+1} & n-i \geq k-1 \\ 0 & \text{altrimenti} \end{cases}$$

cioè è la probabilità di avere  $k-2$  successi in  $n-1-i$  tentativi (dall' $i+1$ -esimo all' $n-1$ -esimo compresi). inoltre  $\mathbb{P}(A_i) = (1-p)^{i-1}p$  e  $\mathbb{P}(B) = \binom{n-1}{k-1} p^k (1-p)^{n-k}$  (che è la probabilità di avere  $k-1$  successi nei primi  $n-1$  tentativi ed uno nell'ultimo). Pertanto, dalla formula di Bayes,

$$\mathbb{P}(A_i|B) = \frac{\mathbb{P}(B|A_i)\mathbb{P}(A_i)}{\mathbb{P}(B)} = \frac{\binom{n-1-i}{k-2}}{\binom{n-1}{k-1}} = \frac{(n-i-1)!(n-k+1)!}{(n-i-k+1)!(n-1)!} (k-1).$$

Nel caso particolare  $k=2$  allora  $\mathbb{P}(A_i|B) = 1/(n-1)$  che è la distribuzione uniforme sui primi  $n-1$  tentativi.

#### Soluzione esercizio 14.

Osserviamo innanzitutto che la variabile  $N$  è ben definita a valori in  $\mathbb{N}^* \cup \{+\infty\}$  e notiamo che l'evento  $\{N \geq i\} = \cup_{j=1}^{i-1} \{X_j = 0\}$ .

1. Utilizzando l'ipotesi di indipendenza e di ugual distribuzione

$$\mathbb{P}(N \geq i) = \prod_{i=1}^{i-1} \mathbb{P}(X_i = 0) = (1-p)^{i-1}.$$

2. Evidentemente  $\mathbb{P}(N = +\infty) = 1 - \mathbb{P}(N \in \mathbb{N}) = 1 - \sum_{i=1}^{+\infty} \mathbb{P}(N = i)$  (primo modo per calcolare la grandezza richiesta); tuttavia, per la proprietà di  $\sigma$ -additività della misura di probabilità si ha anche

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(N = +\infty) &= \mathbb{P}(\cap_{i=1}^{+\infty} \{N \geq i\}) = \lim_{i \rightarrow +\infty} \mathbb{P}(\cap_{j=1}^i \{N \geq j\}) \\ &= \lim_{i \rightarrow +\infty} \mathbb{P}(N \geq i) = \begin{cases} 0 & p > 0 \\ 1 & p = 0, \end{cases} \end{aligned}$$

dove si è utilizzato il risultato esplicito del punto precedente.

3.

$$\mathbb{P}(N = i) = \mathbb{P}(N \geq i) - \mathbb{P}(N \geq i + 1) = p(1 - p)^{i-1}, \quad i \in \mathbb{N}^*.$$

4. Dalla formula

$$\mathbb{E}(N) = \int_0^{+\infty} (1 - F_N(t)) dt - \int_{-\infty}^0 F_N(t) dt \equiv \sum_{i=1}^{+\infty} \mathbb{P}(N \geq i)$$

si ha facilmente

$$\mathbb{E}(N) = \sum_{i=1}^{+\infty} (1 - p)^{i-1} = \begin{cases} 1/p & p > 0 \\ +\infty & p = 1. \end{cases}$$

### Soluzione esercizio 15.

Si osservi che (4)  $\implies$  (3)  $\implies$  (1) e (4)  $\implies$  (2)  $\implies$  (1), pertanto basta mostrare (4). Inoltre, essendo  $X$  al più numerabile anche  $X^n$  lo è (per ogni  $n \in \mathbb{N}$ ) e quindi  $X_0$  è numerabile. Si definisca  $A_{y,i} := \{(X_{i+1}, \dots, X_{i+l(y)} = y)\}$ , si ha che  $\{A_{y,i,l(y)}\}_{i \in \mathbb{N}}$  sono indipendenti (per ogni  $y \in X_0$  fissato) e  $\mathbb{P}(A_{y,i}) = \prod_{j=1}^{l(y)} p_{y_j} = \alpha_y > 0$ . Dal Lemma di Borel-Cantelli si ha

$$1 = \mathbb{P}(\limsup_i A_{y,i,l(y)}) \leq \mathbb{P}(\limsup_i A_{y,i}) \leq 1.$$

Per il punto (5) si ha  $N(\omega) = \min\{i \in \mathbb{N} : \omega \in A_{y,i}\} + l(y)$ ; definito  $N_1(\omega) := \min\{i \in \mathbb{N} : \omega \in A_{y,i,l(y)}\} + l(y)$  allora  $l(y) \cdot \mathbb{E}(N_1) \geq \mathbb{E}(N)$ ; da cui, essendo  $\mathbb{E}(N_1)$  la media di un processo di Bernoulli con parametro  $\prod_{j=1}^{l(y)} p_{y_j}$ , si ha l'asserto.

**Osservazione:** utilizzando tecniche più raffinate, si può mostrare che, definito

$$I := \{i = 1, \dots, l(y) : y_j = y_{l(y)-i+j}, \forall j = 1, \dots, i\}$$

(ovviamente  $l(y) \in I$ ), allora

$$\mathbb{E}(N) = \sum_{i \in I} \prod_{j=1}^i p_{y_j}$$

### Soluzione esercizio 16.

Introduciamo i seguenti eventi:  $M$  = “la persona in questione è malata”,  $I_1$  = “Il primo test risulta positivo” e  $I_2$  = “Il secondo test risulta positivo”. Allora abbiamo che:

- $P(M) = 0.01$
- $P(I_1|M^c) = 0.05 = P(I_2|M^c)$
- $P(I_1^c|M) = 0.2 = P(I_2^c|M)$ .

Inoltre non ci sono ragioni per non ritenere l'affidabilità e la sensibilità dei due test indipendenti (così come erano ritenuti indipendenti i comportamenti di Arturo e Bianca nell'esercizio 5): supporremo pertanto che  $I_1, I_2$  (e quindi  $I_1^c, I_2^c$ ) siano condizionatamente indipendenti dato  $M^c$  ed  $I_1^c, I_2^c$  (e quindi  $I_1, I_2$ ) siano condizionatamente indipendenti dato  $M$ . Alla luce di queste osservazioni risolviamo l'esercizio.

1. Appliciamo il Teorema delle probabilità totali a  $I_1 \cap I_2$ , abbiamo:

$$\begin{aligned}\mathbb{P}(I_1 \cap I_2) &= \mathbb{P}(I_1 \cap I_2|M)\mathbb{P}(M) + \mathbb{P}(I_1 \cap I_2|M^c)\mathbb{P}(M^c) = \mathbb{P}(I_1|M)\mathbb{P}(I_2|M)\mathbb{P}(M) \\ &+ \mathbb{P}(I_1|M^c)\mathbb{P}(I_2|M^c)\mathbb{P}(M^c) = (0.8)^2 \cdot 0.01 + (0.05)^2 \cdot 0.99 = 8.875 \cdot 10^{-3}\end{aligned}$$

2. Applicando il Teorema di Bayes abbiamo che:

$$\mathbb{P}(M|I_1 \cap I_2) = \frac{\mathbb{P}(I_1 \cap I_2|M)\mathbb{P}(M)}{\mathbb{P}(I_1 \cap I_2)} = \frac{\mathbb{P}(I_1|M)\mathbb{P}(I_2|M)\mathbb{P}(M)}{\mathbb{P}(I_1 \cap I_2)} = \frac{(0.8)^2 \cdot 0.01}{8.875 \cdot 10^{-3}} = \frac{6.4}{8.875} \sim 72.11\%$$

3.  $\mathbb{P}((I_1 \cap I_2)^c|M) = 1 - \mathbb{P}(I_1 \cap I_2|M) = 1 - \mathbb{P}(I_1|M)\mathbb{P}(I_2|M) = 1 - (0.8)^2 = 0.36 = 36\%$ . D'altra parte

$$\begin{aligned}\mathbb{P}(M|(I_1 \cap I_2)^c) &= \frac{\mathbb{P}(M \cap (I_1 \cap I_2)^c)}{\mathbb{P}((I_1 \cap I_2)^c)} = \frac{\mathbb{P}(M) - \mathbb{P}(M \cap I_1 \cap I_2)}{1 - \mathbb{P}((I_1 \cap I_2))} \\ &= \frac{\mathbb{P}(M) - \mathbb{P}(I_1 \cap I_2|M)\mathbb{P}(M)}{1 - \mathbb{P}((I_1 \cap I_2))} = \frac{0.01(1 - 0.8^2)}{1 - 8.8975 \cdot 10^{-3}} = 6.457 \cdot 10^{-3}.\end{aligned}$$

4. Innanzitutto calcoliamo  $\mathbb{P}(I_1) = \mathbb{P}(I_1|M^c)(1 - \mathbb{P}(M)) + (1 - \mathbb{P}(I_1^c|M))\mathbb{P}(M) = 0.0575$ . Calcoliamo quindi  $\mathbb{P}(M|I_1) = (1 - \mathbb{P}(I_1^c|M)\mathbb{P}(M))/\mathbb{P}(I_1) = 8 \cdot 10^{-3}/0.0575 = 0.1391$  che confrontiamo con  $\mathbb{P}(M|I_1 \cap I_2) = 0.7211$ , quindi aumenta la certezza di essere malati con la procedura a due test rispetto a quella con il singolo test.

Calcoliamo quindi  $\mathbb{P}(M^c|I_1^c) = 1 - \mathbb{P}(I_1^c|M)\mathbb{P}(M)/(1 - \mathbb{P}(I_1)) = 1 - 0.2 \cdot 0.01/(1 - 0.0575) = 0.9979$  da confrontarsi con  $\mathbb{P}(M^c|(I_1 \cap I_2)^c) = 1 - \mathbb{P}(M|(I_1 \cap I_2)^c) = 1 - 6.457 \cdot 10^{-3} = 0.9935$ , quindi, come ci si aspetta, la probabilità di essere sani se si è dimessi peggiora un po' nel caso del doppio test.

Osserviamo ora che  $\mathbb{P}(I_1|M^c) = 0.05$  mentre  $\mathbb{P}(I_1 \cap I_2|M^c) = \mathbb{P}(I_1|M^c)^2 = 2.5 \cdot 10^{-3}$  quindi aumenta la probabilità di non essere curati se si è sani.

Infine  $\mathbb{P}(I_1|M) = 1 - \mathbb{P}(I_1^c|M) = 0.8$  mentre  $\mathbb{P}(I_1 \cap I_2|M) = \mathbb{P}(I_1|M)^2 = (1 - \mathbb{P}(I_1^c|M))^2 = 0.64$  quindi diminuisce la probabilità di essere curati se si è malati.