

# Elementi di teoria della misura (incompleto)

Marco Sandri  
Viale Rimembranza 2  
37015 Sant'Ambrogio di Valpolicella  
(Verona) - Italy  
info@msandri.it  
<http://www.msandri.it/>

26 Maggio 1993



# Capitolo 1

## Elementi di Teoria della Misura

### 1.1 Misure, spazi e funzioni misurabili.

#### 1.1.1 $\sigma$ -algebre.

**Definizione 1.1** Una collezione  $\mathcal{A}$  di sottoinsiemi di un insieme  $X$  è una  $\sigma$ -algebra se gode delle seguenti proprietà :

1.  $X \in \mathcal{A}$ ;
2. se  $A \in \mathcal{A}$  allora  $A^c = X \setminus A \in \mathcal{A}$ ;
3. se, per una arbitraria successione (finita od infinita numerabile) di insiemi  $\{A_i \in \mathcal{A}, i = 1, 2, \dots\}$ , è  $A = \bigcup_{i=1}^{\infty} A_i \in \mathcal{A}$ , cioè se  $\mathcal{A}$  è chiusa rispetto all'unione arbitraria di suoi elementi.

Se  $\mathcal{A}$  è una  $\sigma$ -algebra, allora  $X$  (o meglio, la coppia ordinata  $(X, \mathcal{A})$ ) si dice **spazio misurabile** e gli elementi di  $\mathcal{A}$  si dicono **insiemi misurabili** in  $X$ .

Se invece la classe  $\mathcal{A}$  gode di tutte le succitate proprietà, ma non è in generale chiusa rispetto all'unione di un'infinità numerabile di suoi elementi, cioè se la proprietà 3 si limita a chiedere che per una arbitraria successione finita di insiemi  $\{A_i \in \mathcal{A}; i = 1, 2, \dots, n\}$  sia  $A = \bigcup_{i=1}^n A_i \in \mathcal{A}$ , allora  $\mathcal{A}$  viene detta *algebra*.

**Esempio 1.1** L'insieme  $X$  può ad esempio essere l'insieme dei possibili risultati di un esperimento: i possibili esiti del lancio di un dado, dell'estrazione di una pallina da un'urna, di una roulette, ecc.  $\mathcal{A}$  è allora la famiglia degli eventi, cioè la classe di sottoinsiemi di  $X$  che contiene l'insieme  $X$  stesso e che è chiusa rispetto all'operazione di complementazione e di unione.  $\triangle$

Dalle proprietà 1, 2 e 3 della definizione si ricavano agevolmente i seguenti fatti:

1. poiché  $\emptyset = X^c$ , allora  $\emptyset \in \mathcal{A}$ ;
2. data una sequenza  $\{A_i \in \mathcal{A}; i = 1, 2, \dots\}$ , poiché:

$$A = \bigcap_{i=1}^{\infty} A_i = \left( \bigcup_{i=1}^{\infty} A_i^c \right)^c, \quad (1.1)$$

ne consegue  $A \in \mathcal{A}$ , cioè  $\mathcal{A}$  è chiusa anche rispetto all'intersezione di un numero (finito od) infinito numerabile di suoi elementi;

3. dati  $A, B \in \mathcal{A}$ , la loro differenza appartiene ancora a  $\mathcal{A}$ , infatti:

$$A \setminus B = A \cap B^c \in \mathcal{A}. \quad (1.2)$$

Il seguente risultato mostra che le  $\sigma$ -algebre esistono e sono molto 'numerose'.

**Teorema 1.1** *Se  $\mathcal{F}$  è una qualsiasi collezione di sottoinsiemi di  $X$ , allora esiste in  $X$  una  $\sigma$ -algebra  $\mathcal{A}^*$  che è la più piccola delle  $\sigma$ -algebre contenenti  $\mathcal{F}$  (i cui elementi sono cioè anche elementi di qualsiasi altra  $\sigma$ -algebra  $\mathcal{A}$  contenente  $\mathcal{F}$ ).  $\mathcal{A}^*$  si dice  $\sigma$ -algebra generata da  $\mathcal{F}$ .*

*Dimostrazione.* Sia  $\Omega$  la famiglia di tutte le  $\sigma$ -algebre  $\mathcal{A}$  in  $X$  contenenti  $\mathcal{F}$ . Poiché l'insieme delle parti  $\mathcal{P}$  di  $X$ , cioè l'insieme di tutti i sottoinsiemi di  $X$ , è una siffatta  $\sigma$ -algebra,  $\Omega$  non è vuoto. Sia  $\mathcal{A}^*$  l'intersezione di tutte le  $\mathcal{A} \in \Omega$ . Chiaramente  $\mathcal{F} \subset \mathcal{A}^*$  ed inoltre  $\mathcal{A}^*$  è contenuta in ogni  $\sigma$ -algebra contenente  $\mathcal{F}$ , cioè  $\mathcal{A}^* \subset \mathcal{A} \in \Omega$ . È necessario a questo punto dimostrare che  $\mathcal{A}^*$  è una  $\sigma$ -algebra. Se  $A_i \in \mathcal{A}^*$  per  $i = 1, 2, \dots$  e se  $\mathcal{A} \in \Omega$ , allora  $A_i \in \mathcal{A}$  e  $\bigcup_i A_i \in \mathcal{A}$ , poiché  $\mathcal{A}$  è una  $\sigma$ -algebra; ciò è inoltre vero per ogni  $\mathcal{A} \in \Omega$  e quindi  $\bigcup_i A_i$  è un elemento comune a tutte le  $\sigma$ -algebre, cioè  $\bigcup_i A_i \in \mathcal{A}^*$ . Si è così dimostrata la proprietà 3 della definizione 1.1 di  $\sigma$ -algebra. In modo del tutto analogo si dimostrano 1 e 2.  $\diamond$

Ora, se  $X$  è uno spazio topologico<sup>(1)</sup>, per il teorema 1.1 esiste in  $X$  una  $\sigma$ -algebra  $\mathcal{B}$  (detta  *$\sigma$ -algebra di Borel*) che è la più piccola fra quelle che contengono gli insiemi aperti di  $X$ . Gli elementi di  $\mathcal{B}$  si chiamano *insiemi di Borel* di  $X$ . In particolare gli insiemi chiusi di  $X$  sono insiemi di Borel (essendo per definizione complementi di insiemi aperti), ed insiemi di Borel sono tutte le unioni numerabili di insiemi chiusi e le intersezioni numerabili di

---

<sup>1</sup>Sia  $X$  un insieme non vuoto. Una classe  $\mathcal{T}$  di sottoinsiemi di  $X$  è una topologia su  $X$  se e soltanto se  $\mathcal{T}$  soddisfa i seguenti assiomi:

- a)  $X$  e  $\emptyset$  appartengono a  $\mathcal{T}$ ;
- b) qualunque unione (finita, numerabile o non numerabile) di elementi di  $\mathcal{T}$  è ancora un elemento di  $\mathcal{T}$ , cioè data la collezione  $\{V_\alpha\}$  di elementi di  $\mathcal{T}$ ,  $\bigcup_\alpha V_\alpha \in \mathcal{T}$ ;
- c) qualunque unione finita di elementi di  $\mathcal{T}$  è ancora un elemento di  $\mathcal{T}$ ; in altri termini, dati  $V_i \in \mathcal{T}$ ,  $i = 1, 2, \dots, n$ , è  $\bigcup_{i=1}^n V_i \in \mathcal{T}$ .

Gli elementi di  $\mathcal{T}$  si dicono *insiemi aperti*, e la coppia  $(X, \mathcal{T})$  *spazio topologico*.

insiemi aperti. Questi ultimi due tipi di insiemi si indicano rispettivamente con i simboli  $F_\sigma$  e  $G_\delta$ , e rivestono una notevole importanza nella teoria.

**Esempio 1.2** Ogni intervallo semiaperto  $[a, b)$  è un  $G_\delta$  ed un  $F_\sigma$  in  $\mathbf{R}$ . Infatti:

$$[a, b) = \bigcap_{n=1}^{\infty} (a - \frac{1}{n}, b) = \bigcup_{n=1}^{\infty} [a, b - \frac{1}{n}].$$

$\triangle$

Poiché  $\mathcal{B}$  è una  $\sigma$ -algebra, possiamo considerare  $X$  come uno spazio misurabile ove gli insiemi di Borel hanno il ruolo di insiemi misurabili. Considereremo cioè lo spazio misurabile  $(X, \mathcal{B})$ .

### 1.1.2 Funzioni misurabili.

**Definizione 1.2** Se  $(X, \mathcal{A})$  è uno spazio misurabile,  $(Y, \mathcal{T})$  uno spazio topologico ed  $f$  un'applicazione di  $X$  in  $Y$ , si dice che  $f$  è **misurabile** quando  $f^{-1}(T)$  è un insieme misurabile in  $X$ , cioè  $f^{-1}(T) \in \mathcal{A}$ , per ogni aperto  $T \in \mathcal{T}$  di  $Y$ .

In generale, così come le funzioni continue di funzioni continue sono continue, funzioni continue di funzioni misurabili sono misurabili:

**Teorema 1.2** Siano  $Y$  e  $Z$  spazi topologici e sia  $g : Y \rightarrow Z$  continua. Se  $X$  è uno spazio misurabile e se  $f : X \rightarrow Y$  è una funzione misurabile, posto  $h = g \circ f$ ,  $h : X \rightarrow Z$  è misurabile.

*Dimostrazione.* Per la continuità di  $g$ , se  $V$  è un aperto in  $Z$ ,  $g^{-1}(V)$  è aperto in  $Y$ . Inoltre, dall'ipotesi che  $f$  è misurabile, segue che l'insieme:

$$h^{-1}(V) = f^{-1}(g^{-1}(V))$$

è misurabile, e quindi  $h : X \rightarrow Z$  è misurabile.  $\diamond$

Se  $f : X \rightarrow Y$  è una applicazione continua di  $X$  in  $Y$ , dove  $Y$  è un qualunque spazio topologico, appare evidente che per ogni aperto  $V$  in  $Y$ ,  $f^{-1}(V)$  è pure un aperto e quindi è un insieme misurabile appartenente alla  $\sigma$ -algebra di Borel  $\mathcal{B}$ . In altri termini, *ogni applicazione continua in  $X$  è misurabile nel senso di Borel*. Se  $Y$  è la retta (o il piano complesso), chiameremo le applicazioni misurabili di Borel *funzioni di Borel*.

**Teorema 1.3** Supponiamo che  $\mathcal{A}$  sia una  $\sigma$ -algebra in  $X$ ,  $Y$  uno spazio topologico ed  $f$  un'applicazione di  $X$  in  $Y$ . Valgono i seguenti fatti:

1. se  $\Omega$  è la collezione di tutti gli insiemi  $E \subset Y$  tale che  $f^{-1}(E) \in \mathcal{A}$ ,  $\Omega$  è una  $\sigma$ -algebra in  $Y$ ;
2. se  $f$  è misurabile ed  $E$  è un insieme di Borel in  $Y$ ,  $f^{-1}(E) \in \mathcal{A}$ ;
3. se  $Y = [-\infty, \infty]$  e  $f^{-1}((\alpha, \infty]) \in \mathcal{A}$  per ogni numero reale  $\alpha$ , allora  $f$  è misurabile.

*Dimostrazione.* Per dimostrare il punto (1) dobbiamo mostrare che  $\Omega$  gode delle tre proprietà elencate nella definizione 1.1:

a)  $Y \in \Omega$ , infatti  $f^{-1}(Y) = X \in \mathcal{A}$ ;

b) se  $E \in \Omega$ , cioè  $A = f^{-1}(E) \in \mathcal{A}$ , allora  $E^c \in \Omega$ ; infatti  $f^{-1}(E^c) = f^{-1}(Y \setminus E) = X \setminus f^{-1}(E) = A^c \in \mathcal{A}$ ;

c) se  $\{E_i \in \Omega; i = 1, 2, \dots\}$  è una successione di elementi di  $\Omega$ , allora  $\bigcup_i E_i \in \Omega$ ; infatti  $f^{-1}(E_1 \cup E_2 \cup \dots) = f^{-1}(E_1) \cup f^{-1}(E_2) \cup \dots \in \mathcal{A}$ .

Per provare (2), definiamo  $\Omega$  come in (1); la misurabilità di  $f$  implica che  $\Omega$  contiene tutti gli insiemi aperti in  $Y$ , ed essendo  $\Omega$  una  $\sigma$ -algebra,  $\Omega$  contiene tutti gli insiemi di Borel in  $Y$ .

Da ultimo, per dimostrare 3, poniamo  $\Omega$  la collezione di tutti gli  $E \subset [-\infty, \infty]$  tali che  $f^{-1}(E) \in \mathcal{A}$ . Poiché  $\Omega$  è una  $\sigma$ -algebra in  $[-\infty, \infty]$ , e  $(\alpha, \infty] \in \Omega$  per ogni numero reale  $\alpha$  (per Hp.), anche gli insiemi  $[-\infty, \alpha)$  appartengono ad  $\Omega$  per ogni  $\alpha$ . Essi infatti possono essere espressi come unione dei complementi dei segmenti  $(\alpha, \infty]$ :

$$[-\infty, \alpha) = \bigcup_{i=1}^{\infty} \left[ -\infty, \alpha - \frac{1}{n} \right] = \bigcup_{i=1}^{\infty} \left( \alpha - \frac{1}{n}, \infty \right]^c.$$

Inoltre:

$$(\alpha, \beta) = [-\infty, \beta) \cap (\alpha, \infty].$$

Quindi  $\Omega$  contiene ogni insieme aperto in  $[-\infty, \infty]$ .  $f$  è pertanto misurabile.  $\diamond$

### 1.1.3 Lim sup e lim inf di una successione di funzioni.

Apriamo qui una breve parentesi per presentare alcune nozioni che ricorreranno frequentemente nel seguito: il limite superiore ed inferiore di una successione, in particolare di una successione di funzioni.

**Definizione 1.3** Sia  $\{a_n\}$  una successione in  $[-\infty, \infty]$ . Poniamo:

$$b_k = \sup\{a_k, a_{k+1}, a_{k+2}, \dots\} \quad (k = 1, 2, \dots). \quad (1.3)$$

Si definisce allora **limite superiore** della successione  $\{a_n\}$  la quantità:

$$\beta = \limsup_{n \rightarrow \infty} a_n = \inf\{b_1, b_2, b_3, \dots\}. \quad (1.4)$$

Analogamente si definisce il **limite inferiore**: è sufficiente scambiare sup ed inf nelle (1.3) e (1.4).

È facile verificare che:

- a)  $b_1 \geq b_2 \geq b_3 \geq \dots$ , cosicchè  $b_k \rightarrow \beta$  per  $k \rightarrow \infty$ ;
- b) esiste inoltre una sottosuccessione  $\{a_{n_i}\}$  di  $\{a_n\}$ , tale che  $a_{n_i} \rightarrow \beta$  per  $i \rightarrow \infty$ , e  $\beta$  è il più grande numero che gode di questa proprietà.
- c)  $\liminf_{n \rightarrow \infty} a_n = -\limsup_{n \rightarrow \infty} (-a_n)$ ;
- d) se  $\{a_n\}$  converge allora:  $\liminf_{n \rightarrow \infty} a_n = \limsup_{n \rightarrow \infty} a_n = \lim_{n \rightarrow \infty} a_n$ .

Supponiamo ora che  $\{f_n\}$  sia una successione di funzioni, a valori sulla retta reale estesa, definite su un insieme  $X$ . In tale ipotesi  $\sup_n f_n$  e  $\limsup_{n \rightarrow \infty} f_n$  sono le funzioni definite su  $X$  dalle:

$$(\sup_n f_n)(x) = \sup_n (f_n(x)), \quad (1.5)$$

$$(\limsup_{n \rightarrow \infty} f_n)(x) = \limsup_{n \rightarrow \infty} (f_n(x)). \quad (1.6)$$

Se:

$$f(x) = \lim_{n \rightarrow \infty} f_n(x), \quad (1.7)$$

nell'ipotesi che il limite esista per ogni  $x \in X$ , chiameremo  $f$  *limite puntuale* della successione  $\{f_n\}$ .

Tornando al problema della misurabilità, vale il seguente risultato:

**Teorema 1.4** *Sia  $f_n : X \rightarrow [-\infty, \infty]$  una funzione misurabile per  $n = 1, 2, \dots$ . Definiamo:*

$$g = \sup_{n \geq 1} f_n, \quad h = \limsup_{n \rightarrow \infty} f_n.$$

*Le funzioni  $g$  ed  $h$  sono misurabili.*

*Dimostrazione.* Essendo:

$$g^{-1}((\alpha, \infty]) = \{x \in X \mid \sup_{n \geq 1} f_n(x) \in (\alpha, \infty]\} = \bigcup_{n=1}^{\infty} f_n^{-1}((\alpha, \infty]),$$

per il punto 3 del teorema 1.3,  $g$  è misurabile. Lo stesso risultato è valido se si sostituisce inf a sup. Inoltre, dato che  $h = \inf_{k \geq 1} \{\sup_{i \geq k} f_i\}$ , anche  $h$  risulta misurabile.  $\diamond$

#### 1.1.4 Funzioni semplici.

**Definizione 1.4** *Una funzione semplice è una funzione  $s : X \rightarrow Y$  definita su di uno spazio misurabile  $X$ , il cui codominio è costituito da un numero finito di punti in  $[0, \infty)$ , cioè  $Y = \{\alpha_1, \dots, \alpha_n\}$ ,  $0 \leq \alpha_i < \infty$ .*

Se definiamo gli insiemi <sup>(2)</sup>:

$$A_i = \{x \in X \mid s(x) = \alpha_i\}, \quad (1.8)$$

allora ogni funzione semplice può essere sempre scritta come combinazione lineare di funzioni caratteristiche<sup>(3)</sup>

$$s(x) = \sum_{i=1}^n \alpha_i \chi_{A_i}(x), \quad (1.9)$$

dove  $\chi_{A_i}$  è la funzione caratteristica di  $A_i$ .

Appare evidente che  $s$  è misurabile se e soltanto se ciascun  $A_i$  è misurabile.

Va ricordato che, più in generale, si può definire ‘funzione semplice’ qualsiasi funzione che assuma un numero finito di valori. Per i nostri interessi ci limitiamo però a considerare solo quelle a valori in  $[0, \infty)$ .

**Teorema 1.5** *Sia  $f : X \rightarrow [0, \infty]$  una funzione misurabile. Esistono funzioni misurabili semplici  $s_n$  tali che:*

1.  $0 \leq s_1 \leq s_2 \leq \dots \leq f$ ;
2.  $s_n(x) \rightarrow f(x)$  per  $n \rightarrow \infty$  e per ogni  $x \in X$ .

*Dimostrazione.* Per  $n = 1, 2, \dots$  e per  $1 \leq i \leq n2^n$  poniamo per definizione:

$$E_{n,i} = f^{-1} \left( \left[ \frac{i-1}{2^n}, \frac{i}{2^n} \right) \right) \quad \text{e} \quad F_n = f^{-1}([n, \infty]) \quad (1.10)$$

e

$$s_n(x) = \sum_{i=1}^{n2^n} \frac{i-1}{2^n} \chi_{E_{n,i}}(x) + n \chi_{F_n}(x). \quad (1.11)$$

In base al punto 2 del teorema 1.3, si dimostra che  $E_{n,i}$  ed  $F_n$  sono insiemi misurabili quindi le  $s_n$  sono misurabili. È poi facile verificare che le (1.11) godono della proprietà 1. Inoltre, se  $x$  è tale per cui  $f(x) < \infty$ , risulta  $s_n(x) \geq f(x) - 2^{-n}$  quando  $n$  è abbastanza grande; se invece  $f(x) = \infty$ , è  $s_n(x) = n$  e questo prova il punto 2.  $\diamond$

Quando  $f$  è limitata, la dimostrazione di cui sopra fornisce una successione uniformemente convergente  $\{s_n\}$ .

<sup>2</sup>Gli insiemi definiti dalla (1.8) formano una partizione su  $X$ , cioè  $A_i \cap A_j = \emptyset$  per  $i \neq j$ , e  $\bigcup_{i=1}^n A_i = X$ .

<sup>3</sup>Dato un insieme  $A$ , la funzione:

$$\chi_A(x) = \begin{cases} 1 & \text{per } x \in A \\ 0 & \text{per } x \notin A \end{cases}$$

è detta *funzione caratteristica* dell'insieme  $A$ .



### 1.1.5 Misure e spazi di misure.

**Definizione 1.5** Una funzione  $\mu : \mathcal{A} \rightarrow [0, \infty]$ , definita su una  $\sigma$ -algebra  $\mathcal{A}$ , a valori reali positivi, è una **misura positiva** se è numerabilmente additiva, cioè se, data una collezione numerabile  $\{A_i\}$  di elementi <sup>(4)</sup> di  $\mathcal{A}$  a due a due disgiunti ( $A_i \cap A_j = \emptyset$ ,  $i \neq j$ ), è:

$$\mu \left( \bigcup_{i=1}^{\infty} A_i \right) = \sum_{i=1}^{\infty} \mu(A_i). \quad (1.12)$$

La terna  $(X, \mathcal{A}, \mu)$ , cioè lo spazio  $X$  dotato di una misura positiva  $\mu$  definita sulla  $\sigma$ -algebra  $\mathcal{A}$  dei suoi insiemi misurabili, viene detta **spazio di misura**.

Dalla definizione si possono subito ricavare alcune interessanti proprietà delle misure.

**Teorema 1.6** Sia  $\mu$  una misura positiva sulla  $\sigma$ -algebra  $\mathcal{A}$ . Risulta:

1.  $\mu(\emptyset) = 0$ ;
2.  $C = A \setminus B \Rightarrow \mu(C) = \mu(A) - \mu(B)$ , per  $A, B \in \mathcal{A}$ ;
3.  $A \subset B \Rightarrow \mu(A) \leq \mu(B)$ , per  $A, B \in \mathcal{A}$ ;
4. se  $A = \bigcup_{i=1}^{\infty} A_i$ ,  $A_i \in \mathcal{A}$ , e

$$A_1 \subset A_2 \subset A_3 \subset \dots,$$

allora  $\mu(A_i) \rightarrow \mu(A)$  per  $i \rightarrow \infty$ ;

5. se  $A = \bigcap_{i=1}^{\infty} A_i$ ,  $A_i \in \mathcal{A}$ ,  $\mu(A_1)$  è finito, e

$$A_1 \supset A_2 \supset A_3 \supset \dots,$$

allora  $\mu(A_i) \rightarrow \mu(A)$  per  $i \rightarrow \infty$ ;

*Dimostrazione.*

1) Questa proposizione si dimostra prendendo nella (1.12) un  $A_1 \in \mathcal{A}$  tale che  $\mu(A_1) < \infty$  e  $A_2 = A_3 = \dots = \emptyset$ . Ne segue:

$$\mu \left( \bigcup_{i=1}^{\infty} A_i \right) = \mu(A_1) = \sum_{i=1}^{\infty} \mu(A_i) = \mu(A_1) + \mu(A_2) + \mu(A_3) + \dots,$$

e quindi deve essere  $\mu(A_2) = \mu(A_3) = \dots = 0$ .

2)  $C$  è prima di tutto misurabile, inoltre  $A = B \cup C$  e  $B \cap C = \emptyset$ . Dalla proprietà di additività numerabile di  $\mu$  segue quindi  $\mu(A) = \mu(B \cup C) = \mu(B) + \mu(C)$ , da cui la

---

<sup>4</sup>Supponiamo inoltre che, per almeno un elemento  $A_i \in \mathcal{A}$ , sia  $\mu(A_i) < \infty$ .

proposizione 2.

3) Si osserva che  $B = A \cup (B \setminus A)$  e  $A \cap (B \setminus A) = \emptyset$ , quindi prendendo nella (1.12)  $A_1 = A$ ,  $A_2 = B \setminus A$ , risulta:

$$\mu(B) = \mu(A) + \mu(B \setminus A) \geq \mu(A).$$

4) Si ponga  $B_1 = A_1$  e  $B_i = A_i \setminus A_{i-1}$  per  $i = 2, 3, \dots$ . Ovviamente  $B_i \in \mathcal{A}$ ,  $B_i \cap B_j = \emptyset$  per  $i \neq j$ ,  $A_i = B_1 \cup \dots \cup B_i$  e  $A = \bigcup_{j=1}^{\infty} B_j$ . Quindi:

$$\mu(A_i) = \sum_{j=1}^i \mu(B_j) \quad \text{e} \quad \mu(A) = \sum_{j=1}^{\infty} \mu(B_j).$$

In virtù della definizione di somma di una serie infinita, segue la 4.

5) Posto  $C_i = A_1 \setminus A_i$ , risulta  $C_1 \subset C_2 \subset C_3 \subset \dots$ ,  $A_1 \setminus A = \bigcup_i C_i$  e, per la proprietà 2,

$$\mu(C_i) = \mu(A_1) - \mu(A_i).$$

In virtù della 4 abbiamo:

$$\mu(A_1) - \mu(A) = \mu(A_1 \setminus A) = \lim_{i \rightarrow \infty} \mu(C_i) = \mu(A_1) - \lim_{i \rightarrow \infty} \mu(A_i).$$

Ciò prova l'affermazione 5.  $\diamond$

**Esempio 1.3** Un primo semplice esempio di uno spazio di misura lo si ottiene considerando un qualsiasi insieme  $X$ , e ponendo per ogni  $E \subset X$ :

$$\mu(E) = \begin{cases} \#E & \text{per } E \text{ finito} \\ \infty & \text{per } E \text{ infinito,} \end{cases}$$

dove  $\#E$  indica la cardinalità dell'insieme  $E$ . La misura  $\mu$  che così si ottiene è quella che si ha contando in  $X$ , per questo viene chiamata 'counting measure'.  $\triangle$

**Esempio 1.4** Per  $x_0 \in X$  e per ogni  $E \subset X$ , si ponga:

$$\mu(E) = \begin{cases} 1 & \text{se } x_0 \in E \\ 0 & \text{se } x_0 \notin E. \end{cases}$$

Questa misura può essere chiamata la *massa unita* concentrata in  $x_0$ .  $\triangle$

**Esempio 1.5** Se  $X = \mathbb{R}$  (o  $X = [0, 1]$ ), si è detto che la  $\sigma$ -algebra più 'naturale' è la  $\sigma$ -algebra  $\mathcal{B}$  di Borel, che per definizione è la più piccola  $\sigma$ -algebra contenente gli intervalli. È possibile dimostrare che su questa  $\sigma$ -algebra esiste un'unica misura positiva, detta *misura di Borel*, tale che  $\mu([a, b]) = b - a$ .  $\triangle$

A riguardo poi della proposizione 5, supponendo che  $\mu$  sia la misura ottenuta contando nell'insieme  $\{1, 2, 3, \dots\}$  e  $A_i = \{i, i+1, i+2, \dots\}$ , risulta  $A = \bigcap_i A_i = \emptyset$ . Quindi  $\mu(A) = 0$ , mentre  $\mu(A_i) = \infty$  per  $i = 1, 2, \dots$ . Ciò dimostra che l'ipotesi  $\mu(A_1) < \infty$  è tutt'altro che superflua nel teorema 1.6 (5).

La definizione 1.5 è estremamente generale. In gran parte delle applicazioni sono necessarie più specifiche nozioni di spazio misurabile. Ne consideriamo alcune.

**Definizione 1.6** Uno spazio di misura  $(X, \mathcal{A}, \mu)$  è detto  **$\sigma$ -finito** se esiste una sequenza  $\{A_i\}$ ,  $A_i \in \mathcal{A}$ , che soddisfa:

$$X = \bigcup_{i=1}^{\infty} A_i \quad \text{e} \quad \mu(A_i) < \infty \quad \forall i.$$

**Esempio 1.6** Se  $X = \mathbf{R}$  e  $\mu$  è la misura di Borel, allora gli insiemi  $A_i$  possono essere gli intervalli  $[-i, i]$ . Pertanto  $(\mathbf{R}, \mathcal{B}, \mu)$  è uno spazio  $\sigma$ -finito. Nello spazio  $d$ -dimensionale  $\mathbf{R}^d$ , gli  $A_i$  possono invece essere le palle di raggio  $r$ .  $\triangle$

**Definizione 1.7** Uno spazio di misura  $(X, \mathcal{A}, \mu)$  è detto **finito** se  $\mu(X) < \infty$ .

**Definizione 1.8** Se  $\mu(X) = 1$ , lo spazio di misura  $(X, \mathcal{A}, \mu)$  è detto **normalizzato** o **probabilistico**.

In questo modo si è stabilita una gerarchia di spazi di misura, dal più generale (def. 1.5) a quello più specifico (def. 1.8).

### 1.1.6 Spazi di probabilità.

Gli ingredienti fondamentali della teoria della probabilità sono in generale tre:

1. lo *spazio campionario*, un insieme  $\Omega$  i cui elementi  $\omega$  corrispondono ai possibili risultati di un esperimento;
2. la *famiglia di eventi*, una collezione  $\mathcal{A}$  di sottoinsiemi (eventi)  $A_i$  di  $\Omega$ : diciamo che l'evento  $A_i$  si verifica se il risultato  $\omega$  dell'esperimento è un elemento di  $A_i$ ;
3. la *misura di probabilità*, una funzione  $P$  definita su  $\mathcal{A}$  e dotata delle seguenti proprietà:

(a)

$$0 \leq P[\emptyset] \leq P[A_i] \leq P[\Omega] = 1 \quad \forall A_i \in \mathcal{A};$$

(b)

$$P\left[\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i\right] = \sum_{i=1}^{\infty} P[A_i], \quad (1.13)$$

se gli eventi  $A_1, A_2, \dots$  sono disgiunti, cioè se  $A_i \cap A_j = \emptyset$  per  $i \neq j$ .

Nel caso in cui  $\Omega = \{\omega_1, \omega_2, \dots\}$  sia un insieme infinito numerabile di possibili risultati di un esperimento, possiamo prendere come famiglia di eventi l'insieme delle parti  $\mathcal{A} = \mathcal{P}(\Omega)$ , cioè la collezione di tutti i sottoinsiemi di  $\Omega$ . Se  $p_1, p_2, \dots$  sono numeri non negativi tali che  $\sum_{i=1}^{\infty} p_i = 1$ , allora:

$$P[A] = \sum_{i:\omega_i \in A} p_i \quad (1.14)$$

definisce una misura di probabilità su  $\mathcal{A}$ .

Non è però sempre desiderabile, coerente o possibile assumere come famiglia di eventi la collezione di tutti i sottoinsiemi di  $\Omega$ . In verità, quando  $\Omega$  è un insieme infinito non numerabile, può risultare impossibile definire una misura di probabilità su  $\mathcal{P}(\Omega)$  mantenendo valida la proprietà (1.13). In qualsiasi maniera noi definiamo  $\mathcal{A}$  di modo che valga la (1.13), questa famiglia di eventi deve sempre soddisfare le tre proprietà della definizione 1.1, cioè  $\mathcal{A}$  deve essere una  $\sigma$ -algebra.

La terna  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  è allora uno spazio di misura normalizzato, usualmente chiamato **spazio di probabilità**.

In questo contesto, una variabile casuale reale  $f$  è una funzione a valori reali definita su  $\Omega$  e soddisfacente certe condizioni di 'misurabilità' che andiamo qui a definire. La funzione di distribuzione della variabile casuale  $f$  è data da:

$$Pr\{a < f \leq b\} = P[\{\omega | a < f(\omega) \leq b\}]. \quad (1.15)$$

La probabilità che la variabile casuale  $f$  assuma un valore contenuto in  $(a, b]$  è cioè definita come la probabilità dell'insieme di risultati  $\omega$  in corrispondenza dei quali i valori assunti da  $f$  cadano in  $(a, b]$ . Se si vuole che la relazione (1.15) abbia significato,  $f$  non può essere una funzione arbitraria su  $\Omega$ , ma deve soddisfare la condizione che:

$$\{\omega | a < f(\omega) \leq b\} \in \mathcal{A} \quad \forall a, b \in \mathbb{R} \quad a < b, \quad (1.16)$$

poiché  $\mathcal{A}$  incorpora solamente gli insiemi  $A$  per i quali  $P[A]$  è definita. Di fatto, sfruttando le tre proprietà della definizione di  $\sigma$ -algebra, si osserva che è sufficiente richiedere:

$$\{\omega | f(\omega) \leq x\} \in \mathcal{A} \quad \forall x \in \mathbb{R}. \quad (1.17)$$

**Definizione 1.9** Sia  $\mathcal{A}$  una qualsiasi  $\sigma$ -algebra di sottoinsiemi di  $\Omega$ . Diremo che la variabile casuale  $f$  è **misurabile rispetto ad  $\mathcal{A}$** , o più sinteticamente  **$\mathcal{A}$ -misurabile**, se:

$$\{\omega | f(\omega) \leq x\} \in \mathcal{A} \quad \forall x \in \mathbb{R}. \quad (1.18)$$

Naturalmente vi possono essere più  $\sigma$ -algebre rispetto alle quali  $f$  è misurabile. La  $\sigma$ -algebra *generata* da una variabile casuale  $f$  è definita come la più piccola  $\sigma$ -algebra rispetto alla quale  $f$  è misurabile. Viene solitamente indicata con  $\mathcal{F}(f)$  e consiste di tutti quegli insiemi  $A$  che appartengono ad ogni  $\sigma$ -algebra  $\mathcal{A}$  rispetto alla quale  $f$  è misurabile.

**Esempio 1.7** Se  $f$  assume una infinità numerabile di valori  $x_1, x_2, \dots$ , gli insiemi:

$$A_i = \{\omega | f(\omega) = x_i\} \quad i = 1, 2, \dots$$

formano una partizione numerabile di  $\Omega$ , cioè sono insiemi a due a due disgiunti e la loro unione è  $\Omega$ .

In questo caso  $\mathcal{F}(f)$  include  $\emptyset, \Omega$  ed ogni insieme che sia esprimibile come unione di alcuni degli  $A_i$ .  $\triangle$

**Esempio 1.8** Si esegua l'esperimento che consiste nel lanciare due monete  $A$  e  $B$  e nell'osservare quale faccia si presenta (Testa o Croce). Lo spazio campionario è :

$$\Omega = \{(T, T), (T, C), (C, T), (C, C)\},$$

dove  $(T, C)$  indica il risultato: (moneta A) = Testa e (moneta B) = Croce. Come famiglia di eventi prendiamo la collezione di tutti i sottoinsiemi di  $\Omega$ ,  $\mathcal{A} = \mathcal{P}(\Omega)$ . Assumendo che ogni risultato di  $\Omega$  sia equiprobabile, arriviamo alla misura di probabilità definita in Fig. 1.1.

$A \in \mathcal{A}$	$P[A]$	$A \in \mathcal{A}$	$P[A]$
$\emptyset$	0	$\Omega$	1
$\{(C, C)\}$	$\frac{1}{4}$	$\{(C, T), (T, C), (T, T)\}$	$\frac{3}{4}$
$\{(C, T)\}$	$\frac{1}{4}$	$\{(C, C), (T, C), (T, T)\}$	$\frac{3}{4}$
$\{(T, C)\}$	$\frac{1}{4}$	$\{(C, C), (C, T), (T, T)\}$	$\frac{3}{4}$
$\{(T, T)\}$	$\frac{1}{4}$	$\{(C, C), (C, T), (T, C)\}$	$\frac{3}{4}$
$\{(C, C), (C, T)\}$	$\frac{1}{2}$	$\{(T, C), (T, T)\}$	$\frac{1}{2}$
$\{(C, C), (T, C)\}$	$\frac{1}{2}$	$\{(C, T), (T, T)\}$	$\frac{1}{2}$
$\{(C, C), (T, T)\}$	$\frac{1}{2}$	$\{(C, T), (T, C)\}$	$\frac{1}{2}$

Figura 1.1:  $\sigma$ -algebra e misura di probabilità per l'esempio 1.8.

Sia  $f_A : \Omega \rightarrow \{0, 1\}$  una variabile casuale che assume valore 1 se la moneta  $A$  vale testa e 0 se vale croce. Analogamente sia  $f_B : \Omega \rightarrow \{0, 1\}$  una variabile casuale che assume valore 1 se la moneta  $B$  vale testa e 0 se vale croce. Poniamo  $g = f_A + f_B$  il numero totale di teste.

Per finire, le  $\sigma$ -algebre generate da  $f_A$  e da  $g$  sono:

$$\mathcal{F}(f_A) = \{\emptyset, \Omega, \{(T, T), (T, C)\}, \{(C, T), (C, C)\}\},$$

e

$$\begin{aligned} \mathcal{F}(g) = & \{\emptyset, \Omega, \{(T, T)\}, \{(C, C)\}, \{(T, C), (C, T)\}, \{(T, T), (C, C)\}, \\ & \{(T, T), (T, C), (C, T)\}, \{(T, C), (C, T), (C, C)\}\}. \end{aligned}$$

$\omega \in \Omega$	$f_A(\omega)$	$f_B(\omega)$	$g(\omega)$
$(T, T)$	1	1	2
$(T, C)$	1	0	1
$(C, T)$	0	1	1
$(C, C)$	0	0	0

Figura 1.2: Variabili casuali  $f_A$ ,  $f_B$  e  $g$  dell'esempio 1.8.

△

**Definizione 1.10** *Si consideri uno spazio probabilistico  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  ed una famiglia  $\mathbf{F} = \{\mathcal{F}_t, t \geq 0\}$  di  $\sigma$ -algebre su  $\Omega$  tale che:*

1.  $\mathcal{F}_t \subset \mathcal{F}$  per ogni  $t \geq 0$ ;
2.  $\mathcal{F}_s \subset \mathcal{F}_t$ , se  $s \leq t$ .

Le proprietà 1 e 2 si esprimono dicendo che  $\mathbf{F}$  è una famiglia crescente di sotto  $\sigma$ -algebre, cioè che  $\mathbf{F}$  è una **filtrazione** di  $(\Omega, \mathcal{F})$ .

Interpretando  $\mathcal{F}_t$  come l'insieme di tutti gli eventi il cui verificarsi o non verificarsi sarà determinabile al tempo  $t$ , possiamo dire che  $\mathbf{F}$ , come elemento di un modello, descrive il flusso delle informazioni che giungono al trascorrere del tempo, cioè il modo in cui l'incertezza si risolve nel tempo.

Posta  $\mathcal{F}_\infty$  la più piccola  $\sigma$ -algebra su  $\Omega$  che contiene tutti gli eventi in  $\mathcal{F}_t$ , per tutti i  $t \geq 0$ , si può in generale assumere, senza una significativa perdita di generalità, che la  $\sigma$ -algebra ambiente  $\mathcal{F}$  sia  $\mathcal{F}_\infty$ . Quindi, ogni qualvolta noi descriviamo  $(\Omega, \mathbf{F}, P)$  come uno **spazio di probabilità filtrato**, si intende che  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  è uno spazio di probabilità, che  $\mathbf{F} = \{\mathcal{F}_t, t \geq 0\}$  è una filtrazione di  $(\Omega, \mathcal{F})$ , e che  $\mathcal{F} = \mathcal{F}_\infty$ .

## 1.2 Integrale di Lebesgue, Spazi $L^p$

### 1.2.1 Integrale di Lebesgue.

Dal teorema (1.5) sulle funzioni semplici abbiamo concluso che qualsiasi funzione misurabile a valori reali positivi può essere approssimata attraverso una combinazione lineare di funzioni caratteristiche. Questo fatto è cruciale per lo sviluppo della nozione che andiamo qui a definire.

**Definizione 1.11** Sia  $(X, \mathcal{A}, \mu)$  uno spazio di misura ed  $s$  una funzione misurabile semplice su  $X$  a valori in  $Y = \{\alpha_1, \dots, \alpha_n\}$ , che possiamo esprimere nella forma  $s = \sum_i \alpha_i \chi_{A_i}$  (vedi def. 1.4). Sia  $E \in \mathcal{A}$ . Poniamo per definizione <sup>(5)</sup>:

$$\int_E s d\mu = \sum_{i=1}^n \alpha_i \mu(A_i \cap E). \quad (1.19)$$

Sia  $f : X \rightarrow [0, \infty]$  una funzione misurabile, definiamo allora **integrale di Lebesgue** di  $f$  su  $E$  rispetto alla misura  $\mu$  la quantità :

$$\int_E f d\mu = \sup_{0 \leq s \leq f} \int_E s d\mu, \quad (1.20)$$

dove l'estremo superiore è relativo a tutte le funzioni misurabili semplici  $s$ , tali che  $0 \leq s \leq f$ . Se  $\int_E f d\mu$  è finito la  $f$  si dice **funzione integrabile**.

Evidentemente, per  $f : X \rightarrow [0, \infty]$  l'integrale  $\int_E f d\mu$  è sempre un numero reale positivo.

Prima di procedere ad enunciare tutta una serie di interessanti proprietà dell'integrale di Lebesgue, è opportuno considerare le seguenti proposizioni relative alle funzioni semplici.

Sia  $(X, \mathcal{A}, \mu)$  uno spazio di misura,  $s$  ed  $r$  funzioni misurabili semplici ed  $E \in \mathcal{A}$  un sottoinsieme misurabile di  $X$ .

a)  $\int_E s d\mu \geq 0$ ;

ciò è evidente in quanto  $\alpha_i \geq 0$  per  $i = 1, 2, \dots, n$  (def. 1.4) e  $\mu(A) \geq 0$  per ogni  $A \in \mathcal{A}$  (def. 1.5), quindi  $\sum_i \alpha_i \mu(A_i \cap E) \geq 0$ ;

b) se  $s \leq r$  allora  $\int_E s d\mu \leq \int_E r d\mu$ ;

dall'ipotesi:

$$s \leq r, \quad \text{cioé} \quad \sum_{i=1}^n \alpha_i \chi_{A_i}(x) \leq \sum_{j=1}^m \beta_j \chi_{B_j}(x) \quad \forall x \in X,$$

posto  $C_{ij} = A_i \cap B_j$ , segue che per ogni  $x \in C_{ij}$  è  $\alpha_i \leq \beta_j$ , e quindi:

$$\begin{aligned} \sum_i \sum_j \alpha_i \mu(C_{ij} \cap E) &\leq \sum_i \sum_j \beta_j \mu(C_{ij} \cap E) \\ \sum_i \sum_j \alpha_i \mu(A_i \cap B_j \cap E) &\leq \sum_i \sum_j \beta_j \mu(A_i \cap B_j \cap E) \\ \sum_i \alpha_i \mu(A_i \cap E) &\leq \sum_j \beta_j \mu(B_j \cap E), \end{aligned}$$

che prova l'asserto;

c) se  $A \subset B$ , con  $A, B \in \mathcal{A}$ , allora  $\int_A s d\mu \leq \int_B s d\mu$ ;

per il punto 3 del teorema 1.6 è evidente che:

$$\sum_{i=1}^n \alpha_i \mu(A_i \cap A) \leq \sum_{i=1}^n \alpha_i \mu(A_i \cap B);$$

---

<sup>5</sup>Può accadere che sia  $\alpha_i = 0$  e al contempo che  $\mu(A_i \cap E) = \infty$ . Adottiamo quindi la convenzione  $0 \cdot \infty = 0$ .

d) se  $c \in [0, \infty]$  è una costante, risulta  $\int_E c \cdot s \, d\mu = c \int_E s \, d\mu$ ;

infatti:

$$c \sum_i \alpha_i \mu(A_i \cap E) = \sum_i (c\alpha_i) \mu(A_i \cap E) = \int_E c \cdot s \, d\mu.$$

e)  $\int_E s \, d\mu + \int_E r \, d\mu = \int_E (r + s) \, d\mu$ ;

si ha:

$$r + s = \sum_i \alpha_i \chi_{A_i} + \sum_j \beta_j \chi_{B_j} = \sum_i \sum_j (\alpha_i + \beta_j) \chi_{A_i \cap B_j}$$

e quindi:

$$\begin{aligned} \int_E (r + s) \, d\mu &= \sum_i \sum_j (\alpha_i + \beta_j) \mu(A_i \cap B_j \cap E) = \\ &= \sum_i \alpha_i \sum_j \mu(A_i \cap B_j \cap E) + \sum_j \beta_j \sum_i \mu(A_i \cap B_j \cap E) = \\ &= \sum_i \alpha_i \mu(A_i \cap E) + \sum_j \beta_j \mu(B_j \cap E); \end{aligned}$$

f) se  $s$  è una funzione misurabile semplice su  $X$ ,  $E \in \mathcal{A}$  e:

$$\varphi(E) = \int_E s \, d\mu;$$

$\varphi(E)$  risulta essere una misura su  $\mathcal{A}$ ;

infatti se  $E_1, E_2, \dots$  sono elementi disgiunti di  $\mathcal{A}$  la cui unione è  $E$ , l'additività numerabile di  $\mu$  mostra che:

$$\begin{aligned} \varphi(E) &= \sum_{i=1}^n \alpha_i \mu(A_i \cap E) = \sum_{i=1}^n \alpha_i \sum_{j=1}^{\infty} \mu(A_i \cap E_j) = \\ &= \sum_{j=1}^{\infty} \sum_{i=1}^n \alpha_i \mu(A_i \cap E_j) = \sum_{j=1}^n \varphi(E_j); \end{aligned}$$

inoltre  $\varphi(\emptyset) = 0$ , cosicchè  $\varphi$  non è identicamente uguale a  $\infty$ .

Nei teoremi che ora ci accingiamo ad analizzare, la terna  $(X, \mathcal{A}, \mu)$  è sempre intesa come spazio di misura.

**Teorema 1.7** *Se  $f, g : X \rightarrow [0, \infty]$  sono funzioni integrabili, allora per  $\lambda_1, \lambda_2 \in \mathbb{R}$  la combinazione lineare  $\lambda_1 f + \lambda_2 g$  è integrabile e:*

$$\int_E (\lambda_1 f + \lambda_2 g) \, d\mu = \lambda_1 \int_E f \, d\mu + \lambda_2 \int_E g \, d\mu. \quad (1.21)$$



*Dimostrazione.* Per semplicità scindiamo la dimostrazione in due fasi.

*Passo 1.*

$$\begin{aligned}
 \int_E f \, d\mu + \int_E g \, d\mu &= \sup_{0 \leq s \leq f} \int_E s \, d\mu + \sup_{0 \leq r \leq g} \int_E r \, d\mu \\
 &= \sup_{\substack{0 \leq s \leq f \\ 0 \leq r \leq g}} \left( \int_E s \, d\mu + \int_E r \, d\mu \right) \\
 &= \sup_{0 \leq s+r \leq f+g} \int_E (s+r) \, d\mu \\
 &= \int_E (f+g) \, d\mu.
 \end{aligned}$$

*Passo 2.*

$$\begin{aligned}
 \text{Se } \lambda \geq 0 \quad \lambda \int_E f \, d\mu &= \lambda \sup_{0 \leq s \leq f} \int_E s \, d\mu = \sup_{0 \leq s \leq f} \lambda \int_E s \, d\mu \\
 &= \sup_{0 \leq \lambda s \leq \lambda f} \int_E (\lambda s) \, d\mu \\
 &= \int_E (\lambda f) \, d\mu
 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 \text{Se } \lambda < 0 \quad \lambda \int_E f \, d\mu &= - \sup_{0 \leq s \leq f} (-\lambda) \int_E s \, d\mu = - \sup_{0 \leq -\lambda s \leq -\lambda f} \int_E (-\lambda s) \, d\mu \\
 &= - \int_E (-\lambda f) \, d\mu
 \end{aligned}$$

Tenendo conto che  $\lambda < 0$  ed applicando la (1.25), si vede che:

$$\int_E \lambda f \, d\mu = - \int_E -\lambda f \, d\mu,$$

e ciò conclude la dimostrazione.  $\diamond$

**Teorema 1.8** *Se  $f : X \rightarrow [0, \infty]$  è una funzione misurabile e  $A \subset B$ , con  $A, B \in \mathcal{A}$ , si ha:*

$$\int_A f \, d\mu \leq \int_B f \, d\mu, \tag{1.22}$$

*cioè l'integrale di Lebesgue è monotono.*

*Dimostrazione.* Detta  $s$  una funzione misurabile semplice  $0 \leq s \leq f$ , dalla proprietà f) segue immediatamente:

$$\int_B f \, d\mu = \sup \int_B s \, d\mu = \sup \left[ \int_A s \, d\mu + \int_{B \setminus A} s \, d\mu \right] \geq \sup \int_A s \, d\mu = \int_A f \, d\mu.$$

$\diamond$

**Teorema 1.9** Se  $f : X \rightarrow [0, \infty]$  è una funzione misurabile, risulta:

$$\int_E f d\mu = 0$$

se e soltanto se  $f = 0$  quasi ovunque su  $E \in \mathcal{A}$ .

*Dimostrazione.* Anche in questo caso scindiamo la dimostrazione in due fasi: prima dimostriamo che  $\int_E f d\mu = 0$  implica  $f(x) = 0$  q.o. su  $E$ , e successivamente proviamo l'implicazione inversa.

*Passo 1.* Posto  $A_n = \{x \in E | f(x) > \frac{1}{n}\}$ ,  $n = 1, 2, \dots$ , risulta  $A_1 \subset A_2 \subset \dots \subset E$  e:

$$\frac{1}{n} \mu(A_n) = \int_{A_n} \frac{1}{n} d\mu \leq \int_{A_n} f d\mu \leq \int_E f d\mu = 0.$$

Pertanto:  $\mu(A_n) = 0$ . Tenendo presente che  $A = \bigcup_n A_n = \{x \in E | f(x) > 0\}$ , segue dalla proprietà 4 del teorema 1.6:  $\mu(A) = 0$ , cioè  $f(x) = 0$  quasi ovunque.

*Passo 2.* Se  $s$ , con  $0 \leq s \leq f$ , è una qualsiasi funzione misurabile semplice, anch'essa dovrà essere quasi ovunque nulla su  $E$ . Infatti detto  $A$  l'insieme di misura nulla:  $A = \{x \in E | f(x) > 0\}$ , si ha che su  $x \in A$  è  $0 \leq s(x) \leq f(x)$ , mentre su  $x \in E \setminus A$  è  $0 \leq s(x) \leq 0$ . Definiti quindi gli insiemi:

$$A_1 = \{x \in X | s(x) = \alpha_1 = 0\} \quad \text{e} \quad A_i = \{x \in X | s(x) = \alpha_i > 0\} \quad i = 2, \dots, n,$$

sarà  $\mu(A_i \cap E) = 0$  per  $i = 2, \dots, n$  e  $\mu(A_1 \cap E) > 0$ . Di conseguenza:

$$\int_E s d\mu = 0 \cdot \mu(A_1 \cap E) + \alpha_2 \cdot \mu(A_2 \cap E) + \dots + \alpha_n \cdot \mu(A_n \cap E) = 0$$

e  $\int_E f d\mu = \sup \int_E s d\mu = 0$ .  $\diamond$

Se definiamo le funzioni a valori reali positivi  $f^+$  ed  $f^-$  rispettivamente come la *parte positiva* e la *parte negativa* di  $f$ , cioè:

$$f^+ = \max\{f, 0\} \quad \text{e} \quad f^- = -\min\{f, 0\}, \quad (1.23)$$

risulta:

$$f = f^+ - f^- \quad \text{e} \quad |f| = f^+ + f^-. \quad (1.24)$$

Possiamo allora estendere la nozione di integrale di Lebesgue ad una qualsiasi funzione misurabile a valori reali  $f : X \rightarrow \mathbb{R}$ . Sulla base del teorema 1.7, esso risulta infatti definito da:

$$\int_E f d\mu = \int_E f^+ d\mu - \int_E f^- d\mu \quad (1.25)$$

a condizione che almeno uno dei termini  $\int_E f^+ d\mu$  e  $\int_E f^- d\mu$  sia finito.

Se entrambi questi termini sono finiti la funzione  $f$  è ancora una volta detta integrabile.

In molto molto semplice si può dimostrare che il teorema 1.7 è valido per ogni coppia  $f$  e  $g$  di funzioni integrabili a valori reali.

**Teorema 1.10** Se  $f : X \rightarrow \mathbb{R}$  è una funzione misurabile quasi ovunque positiva su  $E \in \mathcal{A}$ , è :

$$\int_E f d\mu \geq 0.$$

*Dimostrazione.* Si è detto che  $f = f^+ - f^-$ . La parte negativa di  $f$  è per ipotesi quasi ovunque nulla su  $E$  e quindi:

$$\int_E f d\mu = \int_E f^+ d\mu - \int_E f^- d\mu = \int_E f^+ d\mu \geq 0.$$

◇

**Teorema 1.11** Se  $f, g : X \rightarrow \mathbb{R}$  sono funzioni misurabili tali che  $f \geq g$  quasi ovunque su  $E \in \mathcal{A}$ , allora:

$$\int_E f d\mu \geq \int_E g d\mu.$$

*Dimostrazione.* Infatti, poichè  $f - g \geq 0$  quasi ovunque su  $E$ , dal teorema precedente segue immediatamente:

$$\int_E f d\mu - \int_E g d\mu = \int_E (f - g) d\mu \geq 0.$$

◇

**Teorema 1.12** Se  $f, g : X \in \mathbb{R}$  sono funzioni misurabili, allora:

$$\int_E |f + g| d\mu \leq \int_E |f| d\mu + \int_E |g| d\mu. \quad (1.26)$$

*Dimostrazione.* Ricordando la disuguaglianza fondamentale sui valori assoluti:  $|f + g| \leq |f| + |g|$ , l'asserto segue in modo diretto dal teorema precedente. ◇

**Teorema 1.13** Se  $f, g : X \rightarrow \mathbb{R}$  sono funzione misurabili,  $g$  è integrabile, e  $|f| \leq g$  q.o. su  $E \in \mathcal{A}$ , allora:

$$\left| \int_E f d\mu \right| \leq \int_E g d\mu. \quad (1.27)$$

*Dimostrazione.* Ricordando la (1.24):

$$\left| \int_E f d\mu \right| = \left| \int_E f^+ d\mu - \int_E f^- d\mu \right| \leq \left| \int_E f^+ d\mu \right| + \left| \int_E f^- d\mu \right| = \int_E |f| d\mu \leq \int_E g d\mu.$$

◇

Da questo teorema si ricava un corollario interessante: se  $f : X \rightarrow \mathbf{R}$  è una funzione integrabile, risulta:

$$\left| \int_E f d\mu \right| \leq \int_E |f| d\mu. \quad (1.28)$$

Un risultato di particolare rilievo è il seguente teorema, noto come **teorema di Lebesgue sulla convergenza monotona**.

**Teorema 1.14** *Sia  $\{f_n\}$  una successione di funzioni misurabili su  $X$  e tali che:*

*a)  $0 \leq f_1(x) \leq f_2(x) \leq \dots \leq \infty$  per ogni  $x \in X$ ;*

*b)  $f_n(x) \rightarrow f(x)$  per  $n \rightarrow \infty$  e per ogni  $x \in X$ .*

*La funzione  $f$  è allora misurabile e*

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \int_X f_n d\mu = \int_X \lim_{n \rightarrow \infty} f_n d\mu = \int_X f d\mu.$$

*Dimostrazione.* Poiché  $\int_X f_n d\mu \leq \int_X f_{n+1} d\mu$ , esiste un  $\alpha \in [0, \infty]$  tale che

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \int_X f_n d\mu = \alpha. \quad (1.29)$$

Per il teorema 1.4 la funzione  $f$  è misurabile. Inoltre, dato che  $f_n \leq f$ , risulta  $\int_X f_n d\mu \leq \int_X f d\mu$ , per ogni  $n$ , cosicchè  $\alpha \leq \int_X f d\mu$ . Se  $s$  è una funzione misurabile semplice tale che  $0 \leq s \leq f$ , e  $c$  una costante ( $0 < c < 1$ ), poniamo per definizione:

$$E_n = \{x \in X | f_n(x) \geq c \cdot s(x)\} \quad n = 1, 2, \dots \quad (1.30)$$

Ciascun  $E_n$  è misurabile,  $E_1 \subset E_2 \subset \dots$ , e  $\bigcup_n E_n = X$ . Infatti, se  $f(x) = 0$ , è  $x \in E_1$ ; se  $f(x) > 0$ , è  $c \cdot s(x) < f(x)$ , poichè  $c < 1$ ; di conseguenza  $x \in E_n$  per qualche  $n$ . Inoltre

$$\int_X f_n d\mu \geq \int_{E_n} f_n d\mu \geq c \int_{E_n} s d\mu \quad n = 1, 2, \dots$$

Facendo tendere  $n$  all'infinito, e applicando la proposizione f) relativa alle funzioni semplici ed il teorema 1.6 (proposizione 4) all'ultimo integrale della doppia disuguaglianza sopra scritta, si ottiene  $\alpha \geq c \int_X s d\mu$ . Questa relazione vale per ogni  $c < 1$  (quindi risulta  $\alpha \geq \int_X s d\mu$ ) e vale per ogni  $s$  misurabile che soddisfi la condizione  $0 \leq s \leq f$ , quindi:

$$\alpha \geq \int_X f d\mu. \quad (1.31)$$

Il teorema segue allora dalle (1.29), (1.30) e (1.31).  $\diamond$

Un'utile estensione del teorema 1.7 è contenuta nel seguente:

**Teorema 1.15** Se  $f_n : X \rightarrow [0, \infty]$  è misurabile (con  $n \in \mathbf{N}$ ) e

$$f(x) = \sum_{n=1}^{\infty} f_n(x) \quad x \in X,$$

risulta:

$$\int_X f \, d\mu = \sum_{n=1}^{\infty} \int_X f_n \, d\mu.$$

*Dimostrazione.* Posto  $g_N = f_1 + f_2 + \dots + f_N$ , chiaramente  $g_1 \leq g_2 \leq \dots$  e  $g_N \rightarrow f$  per  $N \rightarrow \infty$ . La successione  $\{g_N\}$  converge cioè monotonicamente ad  $f$ , e per il teorema 1.7 è  $\int_X g_N \, d\mu = \sum_{i=1}^N \int_X f_i \, d\mu$ . Applicando il teorema della convergenza monotona:

$$\lim_{N \rightarrow \infty} \int_X g_N \, d\mu = \sum_{i=1}^{\infty} \int_X f_i \, d\mu = \int_X f \, d\mu.$$

◇

**Lemma 1.1** (Lemma di Fatou) Se  $f_n : X \rightarrow [0, \infty]$  (con  $n \in \mathbf{N}$ ) è misurabile, risulta:

$$\int_X (\liminf_{n \rightarrow \infty} f_n) \, d\mu \leq \liminf_{n \rightarrow \infty} \int_X f_n \, d\mu. \quad (1.32)$$

*Dimostrazione.* Se poniamo  $g_k(x) = \inf_{i \geq k} f_i(x)$ , con  $k \in \mathbf{N}$  e  $x \in X$ , è  $g_k \leq f_i$  per ogni  $i \geq k$  ed ogni  $k \in \mathbf{N}$ . Quindi:

$$\int_X g_k \, d\mu \leq \int_X f_i \, d\mu \quad \forall i \geq k \text{ e } \forall k \in \mathbf{N},$$

cioè :

$$\int_X g_k \, d\mu \leq \inf_{i \geq k} \int_X f_i \, d\mu \quad \forall k \in \mathbf{N}.$$

Inoltre  $0 \leq g_1 \leq g_2 \leq \dots$ ,  $g_k$  è misurabile e  $g_k(x) \rightarrow \liminf f_n(x)$  (si veda la definizione 1.3). Per il Teorema della convergenza monotona  $\int_X g_k \, d\mu$  converge al primo membro della (1.32) per  $k \rightarrow \infty$ . Ecco allora che:

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \int_X g_k \, d\mu = \int_X (\liminf_{n \rightarrow \infty} f_n) \, d\mu \leq \lim_{k \rightarrow \infty} \left( \inf_{i \geq k} \int_X f_i \, d\mu \right) = \liminf_{n \rightarrow \infty} \int_X f_n \, d\mu.$$

◇

**Teorema 1.16** Sia  $f : X \rightarrow [0, \infty]$  una funzione misurabile,  $E \in \mathcal{A}$ , e

$$\varphi(E) = \int_E f \, d\mu. \quad (1.33)$$

La  $\varphi$  è allora una misura su  $\mathcal{A}$ , e

$$\int_X g \, d\varphi = \int_X g \cdot f \, d\mu \quad (1.34)$$

per ogni funzione  $g$  misurabile su  $X$  a valori in  $[0, \infty]$ .

*Dimostrazione.* Siano  $E_1, E_2, \dots$  elementi disgiunti di  $\mathcal{A}$  la cui unione sia  $E$ . Si osserva che:

$$\chi_E f = \sum_{j=1}^{\infty} \chi_{E_j} f,$$

e che

$$\varphi(E) = \int_X \chi_E f d\mu, \quad \varphi(E_j) = \int_X \chi_{E_j} f d\mu.$$

Segue dal teorema 1.15 che

$$\varphi(E) = \sum_{j=1}^{\infty} \varphi(E_j).$$

Poichè  $\varphi(\emptyset) = 0$ , la  $\varphi$  è una misura.

Successivamente, la (1.33) mostra che la (1.34) vale ogni volta che  $g = \chi_E$  per qualche  $E \in \mathcal{A}$ . Infatti:  $\int_X \chi_E d\varphi = \int_E d\varphi = \varphi(E)$  e  $\int_X \chi_E f d\mu = \int_E f d\mu = \varphi(E)$ . Essa vale quindi anche per ogni funzione misurabile semplice:

$$\begin{aligned} \int_X s d\varphi &= \sum_{i=1}^n \alpha_i \varphi(A_i) = \sum_{i=1}^n \alpha_i \int_{A_i} f d\mu \\ \int_X s \cdot f d\mu &= \int_X \left( \sum_{i=1}^n \alpha_i \chi_{A_i} f \right) d\mu = \sum_{i=1}^n \alpha_i \int_X \chi_{A_i} f d\mu = \sum_{i=1}^n \alpha_i \int_{A_i} f d\mu \end{aligned}$$

Il caso generale segue dal teorema della convergenza monotona. Per ogni funzione misurabile  $g : X \rightarrow [0, \infty]$ , esiste infatti una successione di funzioni misurabili elementari tale che:

- a)  $0 \leq s_1(x) \leq s_2(x) \leq \dots \leq \infty$  per ogni  $x \in X$ ;
- b)  $s_n(x) \rightarrow g(x)$  per  $n \rightarrow \infty$  e per ogni  $x \in X$ .

Allora:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \int_X s_n \cdot f d\mu = \lim_{n \rightarrow \infty} \int_X s_n d\varphi = \int_X g d\varphi.$$

◇

Un ulteriore importante risultato, noto come **Teorema di Lebesgue sulla convergenza dominata**, è il seguente:

**Teorema 1.17** *Sia  $\{f_n\}$  una successione di funzioni misurabili su  $X$  tali che il limite:*

$$f(x) = \lim_{n \rightarrow \infty} f_n(x)$$

*esista per ogni  $x \in X$ . Se esiste una funzione integrabile  $g$  tale che:*

$$|f_n(x)| \leq g(x) \quad \forall n \in \mathbf{N} \text{ e } \forall x \in X,$$

*$f$  è integrabile,*

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \int_X |f_n - f| d\mu = 0, \tag{1.35}$$

e

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \int_X f_n d\mu = \int_X f d\mu. \tag{1.36}$$

*Dimostrazione.* Poiché  $|f| \leq g$  ed  $f$  è misurabile,  $f$  è integrabile. Infatti  $\int_X |f| d\mu \leq \int_X g d\mu \leq \int_X |g| d\mu < \infty$ . Essendo  $|f_n - f| \leq 2g$ , alle funzioni  $2g - |f_n - f|$  si può applicare il lemma di Fatou, avendo di conseguenza:

$$\begin{aligned} \int_X 2g d\mu &\leq \liminf_{n \rightarrow \infty} \int_X (2g - |f_n - f|) d\mu = \\ &= \int_X 2g d\mu + \liminf_{n \rightarrow \infty} \left( - \int_X |f_n - f| d\mu \right) = \\ &= \int_X 2g d\mu - \limsup_{n \rightarrow \infty} \int_X |f_n - f| d\mu. \end{aligned}$$

Poiché  $\int_X 2g d\mu$  è finito, possiamo sottrarlo da ambo i membri dell'uguaglianza precedente, ottenendo:

$$\limsup_{n \rightarrow \infty} \int_X |f_n - f| d\mu \leq 0.$$

Se una successione di numeri reali positivi non converge a zero, il suo limite superiore è positivo. La relazione qui scritta implica quindi la (1.35), e da quest'ultima, applicando a  $f_n - f$  il corollario espresso nella relazione (1.28), si deduce la (1.36):

$$0 = \lim_{n \rightarrow \infty} \int_X |f_n - f| d\mu \geq \lim_{n \rightarrow \infty} \left| \int_X (f_n - f) d\mu \right| = \lim_{n \rightarrow \infty} \left| \int_X f_n d\mu - \int_X f d\mu \right| \geq 0.$$

◇