

## 1. VARIABILI ALEATORIE CONTINUE

### 1.1. Introduzione.

**FRAME 1.1. Definizione** Diciamo che  $X$  è una variabile aleatoria continua se esiste una funzione continua  $f$  di variabile reale a valori reali non negativi, tale che per ogni sottoinsieme  $B$  di  $\mathbb{R}$  si abbia

$$P\{X \in B\} = \int_B f(x)dx.$$

La funzione  $f$  è detta densità della variabile aleatoria  $X$ .

Necessariamente

$$\int_{-\infty}^{\infty} f(x)dx = 1.$$

**FRAME 1.2.** •  $P\{a \leq X \leq b\} = \int_a^b f(x)dx$ ;

•  $P\{X = a\} = \int_a^a f(x)dx = 0$ ;

•  $P\{X \geq a\} = 1 - P\{X \leq a\}$ ;

•  $P\{X \leq a\} = P\{X < a\} = \int_{-\infty}^a f(x)dx = F(a)$ .

La funzione  $F$  è la funzione di distribuzione o ripartizione di  $X$ . Si ha  $\frac{d}{da}F(a) = f(a)$ .

**FRAME 1.3. Esempio** Determinare il parametro  $\lambda$  che rende

$$f(x) = \begin{cases} \lambda e^{-x/100} & x \geq 0, \\ 0 & x < 0 \end{cases}$$

una densità di una variabile continua  $X$ . Supponiamo che tale variabile misuri la durata in ore di un calcolatore. Determinare la probabilità che il computer si blocchi esattamente dopo 100 ore; e che si blocchi prima di 100 ore?

**FRAME 1.4. Esempio** Il tempo di vita di un dato tipo di pile per la radio è una variabile aleatoria la cui densità è

$$f(x) = \begin{cases} 0 & x \leq 100, \\ \frac{100}{x^2} & x > 100. \end{cases}$$

Determinare la probabilità che esattamente due pile su 5 debbano essere sostituite entro le 150 ore di attività (supponendo la durata delle singole pile tra loro indipendenti).

**FRAME 1.5.** Sia  $X$  una variabile aleatoria continua con densità  $f$ . Il valore atteso di  $X$  è

$$E[X] = \int_{-\infty}^{\infty} xf(x)dx.$$

Se  $g : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  è una funzione ... allora

$$E[g(X)] = \int_{-\infty}^{\infty} g(x)f(x)dx.$$

La varianza si definisce sempre in funzione del valore atteso:

$$\text{Var}(X) = E[(X - \mu)^2] = E[X^2] - (E[X])^2.$$

**FRAME 1.6. Esempio.** Supponete che arrivare  $s$  minuti in anticipo ad un appuntamento comporti un costo di  $cs$  euro (o ... credibilità), mentre arrivare in ritardo di  $s$  minuti comporti un costo di  $ks$  euro. Il tempo di viaggio per raggiungere il luogo dell'appuntamento è una variabile aleatoria  $X$  di densità  $f$ . Determinare quanto tempo prima dell'appuntamento dovete partire per minimizzare il valore atteso del costo.

### 1.2. La variabile aleatoria uniforme.

**FRAME 1.7.** Una variabile aleatoria è detta uniforme o uniformemente distribuita sull'intervallo  $[a, b]$  se la sua densità è

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & \text{se } a \leq x \leq b, \\ 0 & \text{altrimenti.} \end{cases}$$

**Esempio** L'autobus passa alle 7:00, 7:15, 7:30, ...ogni 15 minuti. Se voi arrivate a caso alla fermata tra le 7:00 e le 7:30, determinare la probabilità che attendiate l'autobus

- meno di 5 minuti;
- più di 10 minuti.

Determinare il valore atteso ... dell'attesa.

### 1.3. La variabile aleatoria normale.

**FRAME 1.8.** Diciamo che  $X$  è una variabile aleatoria normale, o che  $X$  è distribuita normalmente, con parametri  $\mu$  e  $\sigma^2$  se la sua densità è

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi} \sigma} e^{-(x-\mu)^2/2\sigma^2}, \quad -\infty < x < \infty.$$

Il grafico di  $f$  è a campana, simmetrico rispetto a  $\mu$ .

**FRAME 1.9.** Una variabile aleatoria normale di parametri  $\mu$  e  $\sigma^2$  ha valore atteso uguale a  $\mu$  e varianza uguale a  $\sigma^2$ . Pertanto  $\sigma$  rappresenta la sua deviazione standard.

**FRAME 1.10.** Sia  $X$  una variabile normale di parametri  $\mu$  e  $\sigma^2$ . Si consideri  $Y = \alpha X + \beta$ : ebbene  $Y$  è pure una variabile aleatoria normale ed i suoi parametri sono

$$\mu' = \alpha\mu + \beta \text{ e } (\sigma')^2 = \alpha^2\sigma^2.$$

Se  $X$  è una variabile normale di parametri  $\mu$  e  $\sigma^2$ , allora

$$Z = (1/\sigma)X - (\mu/\sigma) = \frac{X - \mu}{\sigma}$$

ha parametri 0, 1.

**FRAME 1.11.** Una tale variabile normale  $Z$  è detta standard e la sua funzione di distribuzione, tradizionalmente indicata con la lettera  $\Phi$ , è

$$\Phi_Z(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^x e^{-y^2/2} dy.$$

**FRAME 1.12.** I valori di  $\Phi(x)$  con  $x \geq 0$  sono indicati in una tabella. Utilizzando il fatto che per motivi di simmetria

$$\Phi(-x) = 1 - \Phi(x)$$

si ottengono tutti i valori.

Data una variabile aleatoria normale  $X$  di parametri  $\mu$  e  $\sigma^2$  si ha

$$F_X(a) = P\{X \leq a\} = P\left\{\frac{X - \mu}{\sigma} \leq \frac{a - \mu}{\sigma}\right\} = \Phi\left(\frac{a - \mu}{\sigma}\right).$$

**FRAME 1.13.** Sia  $X$  una variabile normale di parametri  $\mu = 3$  e  $\sigma^2 = 9$ . Calcolare  $P\{2 < X < 5\}$ .

**FRAME 1.14. Teorema di De Moivre - Laplace** Sia  $S_n$  il numero di successi che si realizzano in  $n$  prove indipendenti, in ognuna delle quali il successo ha probabilità  $p$ . Allora per ogni  $a < b$ ,

$$P\{a \leq S_n \leq b\} = P\left\{\frac{a - np}{\sqrt{np(p-1)}} \leq \frac{S_n - np}{\sqrt{np(p-1)}} \leq \frac{b - np}{\sqrt{np(p-1)}}\right\}$$

tende per  $n \rightarrow \infty$  a

$$\Phi\left(\frac{b - np}{\sqrt{np(p-1)}}\right) - \Phi\left(\frac{a - np}{\sqrt{np(p-1)}}\right).$$

Ovvero per  $n \rightarrow \infty$  la binomiale tende ad una variabile normale.

**FRAME 1.15.** Si usa l'approssimazione di Poisson quando  $n$  è grande,  $p$  è piccolo e  $np \approx np(1-p)$  è piccolo, mentre si usa la normale quando  $n$  è grande,  $p$  è piccolo e  $np(1-p)$  è grande.

**FRAME 1.16.** Sia  $X$  il numero di volte che esce testa nel lancio di una moneta equilibrata lanciata 40 volte. Determinare la probabilità che  $X = 20$ .

**FRAME 1.17. Il teorema del limite centrale** Sia  $X_1, X_2, \dots$  una successione di variabili aleatorie indipendenti ed identicamente distribuite, ognuna di media  $\mu$  e varianza  $\sigma^2$ . Allora la distribuzione di

$$\frac{X_1 + \dots + X_n - n\mu}{\sigma\sqrt{n}}$$

tende a quella di una variabile aleatoria normale standard per  $n \rightarrow \infty$ . Ovvero, per  $-\infty < a < \infty$  si ha

$$P\left\{\frac{X_1 + \dots + X_n - n\mu}{\sigma\sqrt{n}} \leq a\right\} \rightarrow \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^a e^{-x^2/2} dx$$

per  $n \rightarrow \infty$ .

#### 1.4. La variabile esponenziale.

**FRAME 1.18.** Una variabile aleatoria si dice esponenziale di parametro  $\lambda > 0$  se la sua densità è

$$f(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x} & \text{se } x \geq 0, \\ 0 & \text{altrimenti.} \end{cases}$$

La funzione di distribuzione di una esponenziale  $X$  calcolata in  $a \geq 0$  è

$$\begin{aligned} F(a) &= P\{X \leq a\} = \int_0^a \lambda e^{-\lambda x} dx = \\ &= -e^{-\lambda x} \Big|_0^a = 1 - e^{-\lambda a}. \end{aligned}$$

Il valore atteso di una esponenziale di parametro  $\lambda$  è  $1/\lambda$  e la sua varianza è  $1/\lambda^2$ .

**FRAME 1.19.** Diciamo che una variabile aleatoria  $X$  è senza memoria se

$$P\{X > s + t \mid X > t\} = P\{X > s\} \quad \text{per ogni } s, t \geq 0.$$

Questo equivale a dire

$$\frac{P\{X > s + t, X > t\}}{P\{X > t\}} = P\{X > s\}, \quad \text{ovvero}$$

$$P\{X > s + t\} = P\{X > t\}P\{X > s\} \quad \text{per ogni } s, t \geq 0,$$

o, in termini della funzione di distribuzione,

$$1 - F_X(s + t) = (1 - F_X(s))(1 - F_X(t)).$$

La variabile esponenziale di parametro  $\lambda$ , che ricordiamo ha distribuzione  $F_X(a) = 1 - e^{-\lambda a}$ , è l'unica ad essere senza memoria!