


# PSI: Capitolo 4

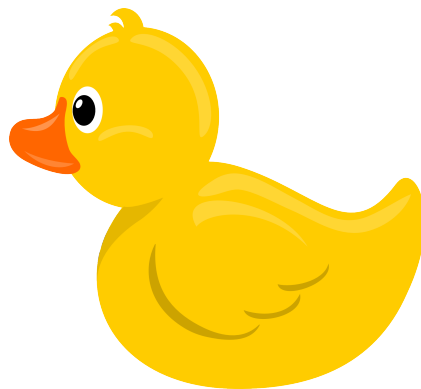
Ver 1.1

**Falbo Andrea**

A.A 2022/2023

Prof. Caravenna, Masiero

 LilQuacky



# Indice

<b>1</b>	<b>Teoremi di Convergenza</b>	<b>2</b>
1.1	Teoria . . . . .	2
1.1.1	Campione Aleatorio Casuale . . . . .	2
1.1.2	Teorema del Limite Centrale . . . . .	4
1.1.3	Correzioni di Continuità . . . . .	4
1.2	Pratica . . . . .	8
1.2.1	Esercizi . . . . .	8

# Capitolo 1

## Teoremi di Convergenza

### 1.1 Teoria

#### 1.1.1 Campione Aleatorio Casuale

Il modello probabilistico fondamentale per la statistica è la successione  $X_1, \dots, X_n$  di variabili aleatorie **indipendenti ed identicamente distribuite** (v.a i.i.d.)

**Definizione:** Chiameremo **campione aleatorio casuale** di ampiezza  $n$  le  $X_1, \dots, X_n$  osservabili.

**Osservazione:** Uno dei pochi casi in cui è facile conoscere la distribuzione del campione aleatorio è il caso del **campione gaussiano**  $X_1, \dots, X_n \sim N(\mu, \sigma^2)$  in quanto possiamo calcolare la media campionaria  $\bar{X}_n$  con la tavola della distribuzione.

**Obiettivo:** Per ottenere il nostro obiettivo, ovvero quello di conoscere la distribuzione di un campione aleatorio  $X_1, \dots, X_n$ , dovremo ricondurre il campione aleatorio ad una gaussiano  $N(0, 1)$

**Definizione:** Per standardizzare un campione aleatorio  $X_1, \dots, X_n$  dovremo prendere la somma di tale campione, sottrarre la sua media e dividere per la radice della varianza:

$$\frac{X_1 + \dots + X_n - E[X]}{\sqrt{Var[X]}}$$

**Osservazioni:** Guardiamo ora le distribuzioni di  $X_i, \dots, X_n$  per campioni non normali. Avremo che le densità si riconducono a quella di una normale *all'aumentare di  $n$* .

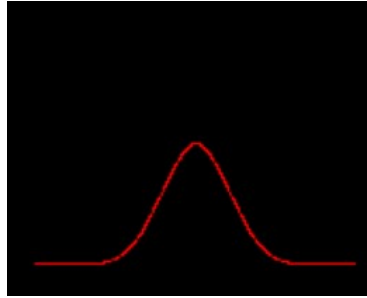


Figura 1.1: Uniforme Continua di parametro  $U(0,1)$  con  $n=16$

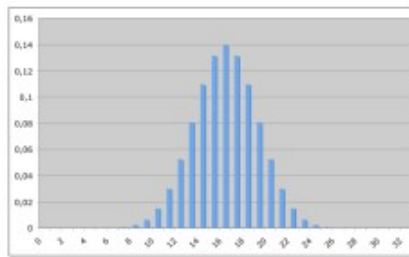


Figura 1.2: Bernoulli di parametro  $Be(1/2)$  con  $n=32$

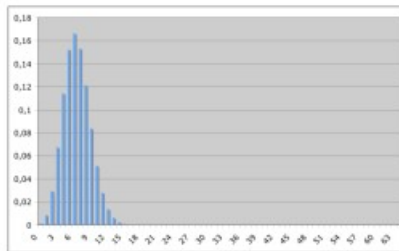


Figura 1.3: Bernoulli di parametro  $Be(1/10)$  con  $n=64$

### 1.1.2 Teorema del Limite Centrale

**Definizione:** Il **Teorema del Limite Centrale** (TLC) afferma che la somma o la media di un grande numero di v.a. i.i.d è approssimativamente normale per n grande ( $n \geq 30$ ). Siano  $E[X_i] = \mu$  e  $Var[X_i] = \sigma^2$  allora

$$\text{Media: } \mathbb{P} \left( \frac{\overline{X_N} - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} \leq x \right) \sim P(Z \leq x)$$

$$\text{Somma: } \mathbb{P} \left( \frac{X_i + \dots + X_n - \mu}{\sigma} \leq x \right) \sim P(Z \leq x)$$

### 1.1.3 Correzioni di Continuità

**Definizione:** La correzione di continuità si applica quando si standardizza una distribuzione discreta ad una normale. Afferma che bisogna ampliare di  $1/2$  gli estremi dell'intervallo per ottenere un valore ben approssimato

**Definizione:** La correzione di continuità di una **binomiale** afferma che dato se  $np \geq 5$  e  $n(1-p) \geq 5$  allora la sua correzione è

$$X \sim \text{Bin}(np, np(1-p))$$

**Definizione:** Se non ci troviamo nel caso di prima, quindi  $np \leq 5$  e  $n(1-p) \leq 5$  allora approssimiamo con la correzione di continuità di una **Poisson**:

$$X \sim \text{Pois}(n(1-p))$$

# VARIABILI ALEATORIE DISCRETE

Variabile aleatoria  $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  discreta: quantità finita o numerabile di valori assunti

$$X(\Omega) = \{x_i\} = \{x_1, x_2, x_3, \dots\}$$

- Densità discreta:  $p_X(x_i) = P(X = x_i)$  ( $p_X(x) = 0$  se  $x \notin \{x_i\}$ )

- Distribuzione:  $P(X \in A) = \sum_{x_i \in A} p_X(x_i)$

- Valore medio:  $E[X] = \sum_{x_i} x_i \cdot p_X(x_i)$

$$E[X + c] = E[X] + c \quad E[cX] = c E[X] \quad E[X + Y] = E[X] + E[Y]$$

se  $X = c$  (costante) allora  $E[X] = c$       se  $X \geq 0$  allora  $E[X] \geq 0$

- Varianza:  $\text{Var}[X] = E[X^2] - E[X]^2$       con  $E[X^2] = \sum_{x_i} x_i^2 \cdot p_X(x_i)$

$$\text{Var}[X + c] = \text{Var}[X] \quad \text{Var}[cX] = c^2 \text{Var}[X]$$

se  $X$  e  $Y$  sono indipendenti:  $\text{Var}[X + Y] = \text{Var}[X] + \text{Var}[Y]$

$$X = c \text{ (costante)} \iff \text{Var}[X] = 0$$

- Deviazione standard:  $\text{SD}[X] = \sqrt{\text{Var}[X]}$

## Distribuzioni notevoli discrete

<i>Distribuzione</i>	$X(\Omega)$	$p_X(k)$ per $k \in X(\Omega)$	$E[X]$	$\text{Var}[X]$
<b>Bernoulli</b> $\text{Be}(p)$ $p \in [0, 1]$	$\{0, 1\}$	$\begin{cases} p & \text{se } k = 1 \\ 1 - p & \text{se } k = 0 \end{cases}$	$p$	$p(1 - p)$
<b>Binomiale</b> $\text{Bin}(n, p)$ $n \in \{1, 2, \dots\}$ $p \in [0, 1]$	$\{0, 1, \dots, n\}$	$\binom{n}{k} p^k (1 - p)^{n-k}$	$np$	$np(1 - p)$
<b>Poisson</b> $\text{Pois}(\lambda)$ $\lambda \in (0, \infty)$	$\mathbb{N}_0 = \{0, 1, \dots\}$	$e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!}$	$\lambda$	$\lambda$
<b>Geometrica</b> $\text{Geo}(p)$ $p \in (0, 1]$	$\mathbb{N} = \{1, 2, \dots\}$	$p(1 - p)^{k-1}$	$\frac{1}{p}$	$\frac{1 - p}{p^2}$

# VARIABILI ALEATORIE ASSOLUTAMENTE CONTINUE

Variabile aleatoria  $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  assolutamente continua con densità  $f_X(x)$ :

- Distribuzione:  $P(X \in A) = \int_A f_X(x) dx$
- Valori assunti:  $X(\Omega) = \{x \in \mathbb{R} : f_X(x) > 0\}$
- Valore medio:  $E[X] = \int_{-\infty}^{+\infty} x \cdot f_X(x) dx$

$$E[X + c] = E[X] + c \quad E[cX] = c E[X] \quad E[X + Y] = E[X] + E[Y]$$

$$\text{se } X = c \text{ (costante) allora } E[X] = c \quad \text{se } X \geq 0 \text{ allora } E[X] \geq 0$$

- Varianza:  $\text{Var}[X] = E[X^2] - E[X]^2$  con  $E[X^2] = \int_{-\infty}^{+\infty} x^2 \cdot f_X(x) dx$

$$\text{Var}[X + c] = \text{Var}[X] \quad \text{Var}[cX] = c^2 \text{Var}[X]$$

$$\text{se } X \text{ e } Y \text{ sono indipendenti: } \text{Var}[X + Y] = \text{Var}[X] + \text{Var}[Y]$$

$$X = c \text{ (costante)} \iff \text{Var}[X] = 0$$

- Deviazione standard:  $SD[X] = \sqrt{\text{Var}[X]}$

## Distribuzioni notevoli assolutamente continue

<i>Distribuzione</i>	$X(\Omega)$	$f_X(x)$ per $x \in X(\Omega)$	$F_X(x)$	$E[X]$	$\text{Var}[X]$
<b>Uniforme continua</b>					
$U(a, b)$ $a, b \in \mathbb{R} \text{ con } a < b$	$[a, b]$	$\frac{1}{b-a}$	$\frac{x-a}{b-a}$	$\frac{a+b}{2}$	$\frac{(b-a)^2}{12}$
<b>Esponenziale</b>					
$\text{Exp}(\lambda)$ $\lambda \in (0, \infty)$	$[0, \infty)$	$\lambda e^{-\lambda x}$	$1 - e^{-\lambda x}$	$\frac{1}{\lambda}$	$\frac{1}{\lambda^2}$
<b>Normale</b>					
$N(\mu, \sigma^2)$ $\mu \in \mathbb{R} \quad \sigma \in (0, \infty)$	$(-\infty, +\infty)$	$\frac{e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}}{\sqrt{2\pi\sigma^2}}$	$\Phi(x)$	$\mu$	$\sigma^2$

## TAVOLA DELLA DISTRIBUZIONE NORMALE

La tabella seguente riporta i valori di  $\Phi(z) := \int_{-\infty}^z \frac{e^{-\frac{1}{2}x^2}}{\sqrt{2\pi}} dx$ , la funzione di ripartizione della distribuzione normale standard  $N(0, 1)$ , per  $0 \leq z \leq 3.5$ .

I valori di  $\Phi(z)$  per  $z < 0$  possono essere ricavati grazie alla formula

$$\Phi(z) = 1 - \Phi(-z).$$

[illegible]



## 1.2 Pratica

### 1.2.1 Esercizi

#### Esercizio 1: TLC con assolutamente continua

**Traccia:** Una lampada ha un tempo di vita che segue una legge esponenziale di media 10 giorni. Non appena la lampada smette di funzionare, viene sostituita con una nuova.

- Qual è la probabilità che 40 lampade siano sufficienti per un anno?
- Qual è il numero minimo  $n$  di lampade comprare affinché la probabilità dell'evento "n lampade siano sufficienti per un anno" sia almeno 0.95?

#### Soluzione a:

- Ricavo dalla traccia che ho 40 lampade con legge esponenziale di media 10 giorni. Ricavo dalla tabella che se  $E[X] = 1/\lambda = 10$ , allora  $\lambda = 1/10$ . Riscrivo come  $X_1, \dots, X_{40}$  v.a. i.i.d.  $\sim \exp(1/10)$
- La richiesta è  $\mathbb{P}(X_1 + \dots + X_{40} > 365)$ . Dato che  $n = 40$  è abbastanza grande, possiamo stimare questa probabilità con il TLC.
- Dobbiamo standardizzare la somma delle nostre v.a. Per farlo abbiamo bisogno di conoscere valore medio  $E[X] = 1/\lambda$  e varianza  $Var[X] = 1/\lambda^2$ :

- Per la linearità della media,  $E[X + Y] = E[X] + E[Y]$ :

$$E[X_1 + \dots + X_{40}] = E[X_1] + \dots + E[X_{40}] = 10 + \dots + 10 = 400$$

- Per l'indipendenza delle v.a.,  $Cov[X+Y] = 0$  quindi  $Var[X+Y] = Var[X] + Var[Y]$ :

$$Var[X_1 + \dots + X_{40}] = Var[X_1] + \dots + Var[X_{40}] = 100 + \dots + 100 = 4000$$

- Standardizziamo con la formula:  $\frac{X_i + \dots + X_n - E[X]}{\sqrt{Var[X]}}$ :

$$\mathbb{P}(X_1 + \dots + X_{40} > 365) = \mathbb{P}\left(\frac{X_1 + \dots + X_{40} - 400}{\sqrt{4000}} > \frac{365 - 400}{\sqrt{4000}}\right)$$

- Semplifichiamo e cambiamo  $>$  in  $\leq$ :

$$= 1 - \mathbb{P}\left(\frac{X_1 + \dots + X_{40} - 400}{\sqrt{4000}} \leq \frac{-35}{20\sqrt{10}}\right)$$

- Essendo  $\sim N(0, 1)$  usando il TLC avremo:

$$\simeq 1 - \mathbb{P}\left(Z \leq \frac{-35}{20\sqrt{10}}\right) = 1 - \Phi\left(\frac{-35}{20\sqrt{10}}\right)$$

- Essendo l'argomento negativo diventa:

$$1 - 1 - \Phi\left(\frac{35}{20\sqrt{10}}\right) = \Phi(0.55) = 0.7088$$

5. La probabilità che 40 lampade siano sufficienti per un anno è 71%

**Soluzione b:**

1. Abbiamo  $X_1 + \dots + X_n \sim \exp(1/10)$ . L'incognita ora è  $n$ . Cerchiamo il minimo  $n$  tc  $\mathbb{P}(X_1 + \dots + X_n > 365) \geq 0.95$
2. Sicuramente  $n$  deve essere  $> 40$  in quanto al punto a. dava probabilità 0.71 e a noi serve 0.95. Essendo  $n$  grande, il TLC è applicabile con buona approssimazione.
3. Dobbiamo standardizzare la somma delle nostre v.a. Calcoliamo valore medio e varianza:

- $E[X_1 + \dots + X_n] = E[X_1] + \dots + E[X_n] = 10n$
- $Var[X_1 + \dots + X_n] = Var[X_1] + \dots + Var[X_n] = 100n$

4. Standardizzo:

$$\mathbb{P}(X_1 + \dots + X_n > 365) = 1 - \mathbb{P}\left(\frac{X_1 + \dots + X_n - 10n}{\sqrt{100n}} \leq \frac{365 - 10n}{\sqrt{10\sqrt{n}}}\right)$$

5. Avrò numeratore negativo perché  $n > 40$  quindi per TLC:

$$\Phi\left(\frac{10n - 365}{10\sqrt{n}}\right)$$

6. Calcoliamo il minimo  $n$  tc.

$$\Phi\left(\frac{10n - 365}{10\sqrt{n}}\right) \geq 0.95$$

7. Calcolo con la fdr lo  $z^*$  tc  $\Phi(z^*) = 0.95$  e trovo  $\Phi(1.645)$ :

$$\begin{aligned}\Phi\left(\frac{10n - 365}{10\sqrt{n}}\right) &\geq \Phi(1.645) = \frac{10n - 365}{10\sqrt{n}} \geq 1.645 = \quad (\sqrt{n} = x) \\ &= 10x^2 - 16.45x - 365 \geq 0 \rightarrow x = 6.92 = n \sim 47.89\end{aligned}$$

8. Il minimo numero di lampadine da comprare è 48

## Esercizio 2: TLC con discreta + CC

**Traccia:** Qual è la probabilità di ottenere almeno 29 teste in 50 lanci di una moneta equilibrata?

**Soluzione:**

1. Definiamo  $X_1, \dots, X_{50}$  v.a. i.i.d  $\sim Be(1/2)$
2. Cerco il numero di teste nei 50 lanci:  $\mathbb{P}(X_1 + \dots + X_{50} \geq 29)$ , ovvero  $Bin(50, \frac{1}{2})$  con numero di successi  $k = 29$
3. Devo usare la CC di una binomiale, dunque devo rispettare due condizioni:
  - (a)  $np \geq 5$ :  $np = 50 \cdot 1/2 = 25 \geq 5$
  - (b)  $n(1 - p) \geq 5$ :  $n(1 - p) = 50 \cdot 1/2 = 25 \geq 5$
4. Essendo entrambe le condizioni confermate, posso approssimare con una binomiale della forma:

$$X \sim Bin(np, np(1 - p)) = Bin(25, 25/2)$$

5. Approssimo con la CC ed ottengo:

$$\mathbb{P}(X_1 + \dots + X_{50} \geq 28.5) = \mathbb{P}\left(\frac{X_1 + \dots + X_{50} - 25}{\sqrt{\frac{25}{2}}}\right)$$

6. Applico il TLC:

$$\mathbb{P}(X_1 + \dots + X_{50} \geq 28.5) \sim 1 - \mathbb{P}\left(Z \leq \frac{7}{\sqrt{50}}\right) = 1 - \Phi(0.99) = 0.1611$$

7. La probabilità di ottenere almeno 29 teste in 50 lanci è del 16%