Contents

1 Introduzione alla probabilità

1.1 Glossario

- Sistemi non deterministici → *conoscendo i dati iniziali non possiamo determinare i dati finali*
- Incertezza degli eventi → *la varianza degli eventi che possono succede*
- Rumore → *possiamo misurare un evento solo approssimatamente*
- Probabilità → *la materia che studia i sistemi non deterministici*
  - Frequestista → *probabilità assegnata sulla base di più esperimenti ripetuti nella stessa condizioni*
  - Soggettivista → *non esiste un valore oggettivo ma ci si basa sulla fiducia e sull'incertezza che l'individuo ha riguardo l'occorrenza di un certo evento*
- Varianza → *dispersione dei dati attorno al valore centrale / media / valore*
- Confidenza → *intervallo che rappresenta una stima dei valori medi*
- Frequenza
  - Frequenza assoluta → Numero di volte che si verifica un evento
  - Frequenza relativa → Rapporto tra frequenza assoluta e il numero di prove/dati
- Dataset → numero di dati a disposizione $\boldsymbol{D_n = \{x_1 \cdots x_n\}}$
- Principio di enumerazione → Passare solo una volta da ogni elemento della raccolta
- Spazio esiti (s o Ω) → Tutti i possibili esiti di un evento → $\boldsymbol{Dado = \{1 \cdots 6\}}$
- Spazio eventi (e) → Tutti i possibili risultati di un esperimento → $\boldsymbol{Dado = \{1 || 2\}}$ ← che esca **1** oppure **2**
- Assioma → Tre assiomi fondamentali su cui si poggia la teoria del calcolo delle probabilità
  - 1' Assioma → La probabilità di E è un numero reale **non negativo** $\mathbb{P}(E) \in \mathbb{R}, \mathbb{P}(E) \geq 0 \; \forall E \subseteq \Omega \;\; | \;\; 0 \leq P(E) \leq 1$
  - 2' Assioma → Allo spazio degli esiti è sempre associato ad **1**
    $\mathbb{P}(s) = 1$
  - 3' Assioma → Per ogni coppia di eventi incompatibili $E_1, E_2 \subseteq \Omega$
    la probabilità di $E_1 \cup E_2$ è uguale alla **somma della loro probabilità**
    $\mathbb{P}(E_1 \cup E_2) = \mathbb{P}(E_1) + \mathbb{P}(E_2)$

1.2 Moda e Mediana

1.2.1 Moda

Definizione: La moda è il valore che presenta la **massima frequenza** all'interno del dataset

Formula generica:

$$Moda \to v_i : f_i = max f_i \begin{cases} \text{un solo valore} & \textbf{Moda} \\ \text{più di un valore} & \textbf{Valori modali} \end{cases}$$

1.2.2 Mediana

Definizione: La mediana è il **valore centrale** all'interno del dataset (dati ordinati in ordine crescente/decresente)

Formula generica:

$$Mediana = \begin{cases} \text{n pari} & \frac{x_{\frac{n}{2}} + x_{\frac{n}{2}+1}}{2} \\ \text{n dispari} & x \cdot [\frac{n+1}{2}] \leftarrow \text{Intero superiore (Ceil)} \end{cases}$$

1.3 Media e Varianza Campionaria

1.3.1 Media Campionaria

Definizione: La media campionaria è la **media** degli elementi di un campione.

Formula generica:

$$\overline{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i$$

1.3.2 Varianza Campionaria

Definizione: La varianza campionaria è la **dispersione** degli elementi di un campione.

Formula generica:

$$S^2 = \frac{\sum_{i=1}^{n} (x_i - \overline{x})^2}{n-1}$$

Esempio: $D_n =$ **{ 3, 4, 6, 7, 10 }** $\leftarrow$ *Il dataset preso in esempio*

Media del campione: $\overline{X} = \frac{\mathbf{(3+4+6+7+10)}}{\mathbf{5}} = \frac{30}{5} = 6$

Varianza campionaria: $s^2 = \frac{\mathbf{[(-3)^2+(-2)^2+0^2+1^2+4^2]}}{\mathbf{4}} = 7.5$

1.4 Percentile

Definizione: Il percentile è un indicatore che serve ad **indicare il valore minimo** sotto al quade ricade una **determinata percentuale** degli altri elementi sotto osservazione.
FARE ESEMPIO

$$Valore \begin{cases} \geq & \text{k \% dati} \\ \leq & \text{100 - k \% dati} \end{cases}$$

1.5 Permutazioni, Combinazioni e Disposizioni

1.5.1 Permutazioni

Definizione: Modi possibili per sistemare **n** oggetti (**0! = 1**)

$$n! = n \cdot (n-1) \cdots (n \cdot (n-1))$$

Esempio: Fattoriale di 6

$$6! = 6 \cdot (6-1) \cdot (6-2) \cdots (6-5) = 720$$

1.5.2 Combinazioni

Definizione: Modi di disporre **k** elementi scelti da **n** elementi (l'ordine **non conta**)

$$\frac{n!}{k! \cdot (n-k)!} = \binom{n}{k}$$

Esempio: in una classe di **26** alunni si devono eleggere **2** rappresentanti

$$C_{n,k} = \frac{n!}{k! \cdot (n-k)!}$$

Sostituiamo **n** con *26* (numero di alunni) e **k** con *2* (numeri di rappresentanti)

$$C_{26,2} = \frac{26!}{2! \cdot (26-2)!} = \frac{26!}{2! \cdot 24!} = \frac{25 \cdot 26}{2} = \mathbf{325}$$

è possibile anche semplificare i fattoriali come in questo caso

1.5.3 Disposizioni

Definizione: Modi di disporre **k** elementi scelti da **n** elementi (l'ordine **conta**)

$$\frac{n!}{(n-k)!}$$

Esempio: Quante parole is possono ottenere usando 4 **diverse** lettere da *youmath*
In questo caso dobbiamo contare le **disposizioni** senza ripetizione di **classe 4 di 7**

$$D_{7,4} = \frac{7!}{(7-4)!} = \frac{7!}{3!} = \frac{5040}{6} = \mathbf{840}$$

1.6 Probabilità condizionata

Definizione: è la probabilità che succeda un evento **E** dato un evento **F**

$$P(E|F) = \frac{P(E|F)}{P(F)}$$

1.6.1 Teorema di Bayes

Formula generica:

$$P(F_j|E) = \frac{P(F_j \cap E)}{P(E)} = \frac{P(E|F_j) \cdot P(F_j)}{\sum_{i=1}^{p} P(E|F_i) \cdot P(F_i)}$$

Probablità di F_j sapendo che si sia verificato l'evento **E**

2 Variabile aleatorie

Definizione: La variabile aleatoria è una variabile che può assumere **valori diversi** in dipendenza da *qualche esperimento casuale*.

$$X \begin{cases} Discrete & \text{Solo } \textbf{valori finiti} \\ Continue & \text{Possono assumere } \textbf{range illimitati} \end{cases}$$

2.1 Funzione di ripartizione

Definizione: La Probabilità che la variabile aleatoria **X** assuma un valore minore o uguale ad x

$$P(a < X \leq b) = P(X \leq b) - P(X \leq a) = F(b) - F(a)$$

Formula generica: $F(x) = P(X \leq x)$

- F = funzione di ripartizione
- X = variabile aleatoria
- x = variabile normale

Esempio: $P(a < X \leq b)$
$P(X \leq b) = P(X \leq a) + P(a < X \leq b)$
$P(a < X \leq b) = P(X \leq b) - P(X \leq a) = F(b) - F(a)$

2.2 Funzione di massa (Variabili discrete)

Definizione: $p(a) = P(X = a)$

se si ha la funzione di ripartizione è possibile ottenere la funzione di massa perche:

$$X \leq a = \cup X_i$$

Formula generica:

$$F(x) = P(X \leq a) = \sum_{x \leq a} p(x_i)$$

TODO- GRAFICO

2.3 Funzione della densità di probabilità (Variabili continue)

Definizione:

$$P(X \in B) = \int_B f(x)\,dx$$

$$P(X \in (-\infty, +\infty)) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x)\,dx = 1$$

integrando $-\infty$ a $+\infty$ la probabilità che avvenga x è per forza 1 perche andiamo ad includere tutti i valori di $\mathbb{R}$

Se abbiamo che **B = [a, b]** $\longrightarrow P(a \leq X \leq b) = \int_a^b f(x)\,dx$
Se abbiamo che **B = [a]** $\longrightarrow P(X = a) = \int_a^a f(x)\,dx = 0$

Relazione che lega la funzione di ripartizione **F** alla densità **f**:

$$F(x) = P(X \leq x) = \int_{-\infty}^{x} f(x)\,dx$$

Derivando entrambi i membri otteniamo che:

$$\frac{d}{da} F(a) = f(a)$$

3 Funzioni a due variabili

3.1 Funzione di ripartizione congiunta

Definizione: Funzione di ripartizione a due variabili aleatorie X e Y

Formula generica:

$$F(x, y) = P(X \leq x, Y \leq y)$$

Se vogliamo trovare solamente la funzione di ripartizione di una singola variabile aleatoria:

$$\begin{aligned} F_x(x) &= P(X \leq x) \\ &= P(X \leq x, Y \leq \infty) \\ &= F(x, \infty) \end{aligned}$$

Applicabile anche alla $F_y(y)$

$$F_y(y) = F(\infty, y)$$

3.2 Funzione di massa congiunta

Definizione: Probabilita che accadano due eventi (**X** e **Y**) nello stesso istante.

Formula generica: $p(x_i, y_j) = P(X = x_i, Y = y_j)$

Se vogliamo trovare solamente la funzione di massa di una singola variabile aleatoria:

$$\begin{aligned} p_X(x_i) &:= P(X = x_i) \\ &= P(\bigcup_j \{X = x_i, Y = y_j\}) \\ &= \sum_j P(X = x_i, Y = y_j) \\ &= \sum_j p(x_i, y_j) \end{aligned}$$

Applicabile anche alla p_Y

$$p_Y(y_j) = \sum_i p(x_i, y_j)$$

TODO FARE ESEMPIO DI equation* SOPRA

3.3 Funzione densità congiunta

page 128

$$P((X, Y) \in b) = \int_a \int_b f(x, y)\, dx\, dy$$

$$
\begin{aligned}
f(a,b) &= P(X \leq a, Y \leq b) \\
&= P(X \in a, Y \in b) \\
&= \int_{-\infty}^{a} \int_{-\infty}^{b} f(x,y)\,dx\,dy
\end{aligned}
$$

3.4 X, Y continue congiunte

Esempio:

$$
f(x,y) = \begin{cases} 2 & e^{-x}e^{-2y} \\ 0 & altrimenti \end{cases}
$$

DA FINIRE SOTTO

$$
\begin{aligned}
\int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} f(x,y)\,dx\,dy &= \int_{0}^{+\infty} \int_{0}^{+\infty} 2e^{-x}e^{-2y}\,dx\,dy \\
&= \int_{0}^{+\infty} 2e^{-2y}
\end{aligned}
$$

Esempio da vedere meglio

$$
\begin{aligned}
P(X > 1, Y < 1) &= \int_{1}^{\infty} \int_{-\infty}^{1} f(x,y)\,dx\,dy \\
&= \int_{1}^{\infty} \int_{0}^{1} 2e^{-x}e^{-2y}\,dx\,dy \\
&= \int_{1}^{\infty} e^{-x} \int_{0}^{1} 2e^{-2y}\,dy\,dx \\
&= (2 - e^{-2}) \int_{1}^{\infty} e^{-x}\,dx \\
&= e^{-1}(1 - e^{-2})
\end{aligned}
$$

3.5 Variabili aleatorie indipendenti

3.5.1 X,Y indipendenti

Definizione: Un evento su una variabile non influenza l'altra.

$$
P(X \in A, Y \in B) = P(X \in A)P(Y \in B)
$$

$$
P(X \leq a, Y \leq b) = P(X \leq a)P(Y \leq b)
$$

$$
F(a,b) = F_X(a)F_Y(b)
$$

Funzione di massa:

$$
p(a,b) = p_X(a)p_Y(b)
$$

$$P(X=a, Y=b) = P(X=a)P(Y=b)$$

Funzione di densità:

$$f(x,y) = f(x)f(y)$$

Esempio con variabili indipendenti continue:

$$f_X(q) = f_Y(x) = \begin{cases} e^{-q} & q > 0 \\ 0 & altrimenti \end{cases}$$

ssadasd

$$\begin{aligned}
F_Z(a) &= P(Z \leq a) = P(\frac{X}{Y} \leq a) \\
&= \int \int_{\frac{x}{y} \leq a} f(x,y)\, dx\, dy = \int_{\frac{x}{y} \leq a} \int f(x)f(y)\, dx\, dy \\
&= \int_0^\infty \int_0^{ay} e^{-x}e^{-y}\, dx\, dy = \int_0^\infty e^{-y} \int_0^{ay} e^{-x}\, dx\, dy \\
&= \int_0^\infty e^{-y}(1 - e^{-ay})\, dy \\
&= \int_0^\infty e^{-y} - e^{-(a+1)y}\, dy \\
&= -e^{-y} + \frac{e^{-(a+1)y}}{(a+1)} \Big|_0^\infty \\
&= +1 - \frac{1}{a+1} = \frac{a}{a+1} \\
&= F_Z(a) = F_{\frac{X}{Y}}(a)
\end{aligned}$$

——————

$$\begin{aligned}
F_Z(a) = F_{\frac{X}{Y}}(a) = \frac{d}{da}F_Z(a) &= \frac{d}{da} \cdot \frac{a}{a+1} \\
&= \frac{(a+1) - a}{(a+1)^2} = \frac{1}{(a+1)^2}
\end{aligned}$$

3.6 Distribuzioni condizionate

Formula generica: $P(E|F) = \frac{P(E \cap F)}{P(F)}$

3.7 funzione di massa condizionata (Discrete)

Formula generica:

$$\begin{aligned} p_{X|Y} = (X|Y) &= P(X = x, Y = y) \\ &= \frac{P(X = x, Y = y)}{P(Y = y)} \\ &= \frac{p(X, Y)}{p_Y(x, y) > 0} \end{aligned}$$

3.8 funzione di densità condizionata (Continue)

Formula generica:

$$f_{X|Y}(x|y) = \frac{f(x, y)}{f_Y(y)}$$

$$P(X \in a|Y = y) := \int_a f_{X|Y}(X|Y)\, dx$$

3.9 X, Y continue congiunte

Esempio:

$$f(x, y) = \begin{cases} \frac{12}{5} x^{(2-x-y)} & 0 < x < 1, 0 < y < 1 \\ 0 & altrimenti \end{cases}$$

$f_{X|Y}(x, y) = \frac{f(x,y)}{f_Y(y)}$

$$\begin{aligned} f_Y(y) &= \int_0^\infty f(x, y)\, dx \\ &= \int_0^1 \frac{12}{5} x(2 - x - y)\, dx \\ &= \frac{12}{5} \int_0^1 (2x - x^2 - xy)\, dx \\ &= \frac{12}{5} (x^2 - \frac{x^3}{3} - \frac{x^2 y}{2} \Big|_0^1)\, dx \\ &= \frac{12}{5} (2 - \frac{1}{3} - \frac{y}{2}) \\ &= \frac{12}{5} (\frac{2}{3} - \frac{y}{2}) \end{aligned}$$

$$f_{X|Y}(x, y) = \frac{f(x, y)}{f_Y(y)} = \frac{\frac{12}{5} x(2 - x - y)}{\frac{12}{5} (\frac{2}{3} - \frac{y}{2})}$$

$$= \begin{cases} \frac{x(2-x-y)}{\frac{2}{3} - \frac{y}{2}} & 0 < x < 1, 0 < y < 1 \\ 0 & altrimenti \end{cases}$$

4 Valore atteso

Definizione: Rappresenta la media pesata dei valori di una variabile aleatoria

4.1 Funzione di massa (Discrete)

$$\mathbb{E}[X] = \sum_i x_i P(X = x_i)$$

Esempio dado fair 6 facce $P(x_i = i) = \frac{1}{6}$

$$\mathbb{E}[X] = \sum_{i=1}^{6} i\frac{1}{6} = \frac{1}{6}\sum_{i=1}^{6} i = \frac{21}{6} = \frac{7}{2} = 3.5$$

dove il risultato è la media dei valori che X può assumere

Se N è molto grande allora $N_i \approx N_p(x_i)$

$$\sum_i^n x_i p(x_i) \approx \sum_i^n x_i \frac{n_i}{n}$$

4.2 Funzione di densità (Continue)

Formula generica:

$$\mathbb{E}[X] = \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x)\, dx$$

Esempio:

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{2} & 0 \leq x \leq 2 \\ 0 & altrimenti \end{cases}$$

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[X] &= \int_{-\infty}^{+\infty} f(x)\, dx \\ &= \int_0^2 x\frac{1}{2} dx \\ &= \int_0^2 \frac{x}{2} dx \\ &= \frac{x^2}{4}\bigg|_0^2 = \frac{4}{4} = 1 \end{aligned}$$

4.3 Valore atteso di una funzione

$$X \to g(X) - g : \mathbb{R} \to \mathbb{R}$$

Variabile discreta:

$$\mathbb{E}[g(X)] = \sum_i g(x_i)p(x_i)$$

Variabile Continua:

$$\mathbb{E}[g(x)] = \int_{-\infty}^{+\infty} g(x)f(x)\, dx$$

4.4 Costanti reali nel valore atteso

Sia per discreto che per continuo:

$$\mathbb{E}[aX+b] = a\mathbb{E}[X]+b$$

$$\mathbb{E}[b] = b$$

$$\mathbb{E}[aX] = a\mathbb{E}[X]$$

4.5 Momenti N-esimi nel valore atteso

$$\mathbb{E}[X^n] = \begin{cases} \sum_x x^n p(x) & \text{se X è discreta} \\ \int_{-\infty}^{+\infty} x^n f(x)\,dx & \text{se X è continua} \end{cases}$$

4.6 Valore atteso di una funzione a due variabili

$$X, Y -> g(X,Y) - \boldsymbol{g}: \mathbb{R}^{\mathbf{2}} \to \mathbb{R}$$

$$\mathbb{E}[g(X,Y)] = \begin{cases} \sum_x \sum_y g(x,y)p(x,y) & \text{Discreto} \\ \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} g(x,y)f(x,y)\,dx\,dy & \text{Continuo} \end{cases}$$

se $g(X,Y)$ come $\boldsymbol{g = X + Y}$ allora

$$\mathbb{E}[X+Y] = \mathbb{E}[X] + \mathbb{E}[Y]$$

Esempio: 2 dadi a 6 facce

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[X+Y] &= \mathbb{E}[X] + \mathbb{E}[Y] \\ &= \sum_{i=1}^{6} x_i p(x_i) + \sum_{i=1}^{6} y_i p(y_i) \\ &= \sum_{i=1}^{6} x_i \frac{1}{6} + \sum_{i=1}^{6} y_i \frac{1}{6} \\ &= \frac{7}{2} + \frac{7}{2} = 7 \end{aligned}$$

Dove **7** è il valore atteso della somma dei due dadi.
Se vogliamo predire il valore di X possiamo scegliere un numero che sarà ugual ad X.
L'errore che commeteremo sarà di $\boldsymbol{(X-c)^2}$

Se $\boldsymbol{c} = \mathbb{E}[\boldsymbol{X}]$ l'errore sarà minimizzato $\boldsymbol{\mu} := \mathbb{E}[\boldsymbol{X}]$

$$\mathbb{E}[(X-c)^2] \geq \mathbb{E}[(X-\mu)^2]$$

5 Varianza

Definizione: Indica di quanto i dati si discostano dalla media al quadrato

Formula generica:

$$Var(X) = \mathbb{E}[X^2] - \mathbb{E}[X]^2$$

$$\mu = \mathbb{E}[X] \leftarrow \text{Primo momento}$$

$$\mathbb{E}[X^2] \leftarrow \text{Momento secondo}$$

Generalizzazione:

$$\begin{aligned} Var(X) &= \mathbb{E}[(X-\mu)^2] \\ &= \mathbb{E}[X^2 - 2\mu \cdot X + \mu^2] \\ &= \mathbb{E}[X^2] - 2\mu \cdot \mathbb{E}[X] + \mu^2 \\ &= \mathbb{E}[X^2] - \mu^2 \longrightarrow \mathbb{E}[X^2] - \mathbb{E}[X]^2 \end{aligned}$$

Esempio: Varianza di un dado

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[X^2] &= \sum_1^6 i^2 P(X = i) \\ &= 1^2 \cdot \frac{1}{6} + 2^2 \cdot \frac{1}{6} + 3^2 \cdot \frac{1}{6} + 4^2 \cdot \frac{1}{6} + 5^2 \cdot \frac{1}{6} + 6^2 \cdot \frac{1}{6} \\ &= \frac{91}{6} \end{aligned}$$

$$Var(X) = \frac{91}{6} - (\frac{7}{2})^2$$

5.1 Costanti reali nella varianza

$$Var(aX + b) = a^2 \cdot Var(X)$$

SE $a = 0 \longrightarrow Var(b) = 0$
SE $b = 0 \longrightarrow Var(aX) = a^2 \cdot Var(X)$
SE $a = 1 \longrightarrow Var(X + b) = Var(X) + Var(b) = Var(X)$

6 Deviazione Standard

Definizione: Indica di quanto dei dati si **discotastano dalla media** (non al quadrato)

$$S = \sqrt{Var(X)}$$

$$Var(X + X) = Var(2 \cdot X) = 4 \cdot Var(X)$$

Se X è indipendente allora:

$$Var(X) + Var(X) = Var(X + X)$$

7 Covarianza

Definizione: Misura la **variazione** tra due variabili aleatorie associate tra di loro

Formula generica:

$$\boldsymbol{Cov(X, Y) := \mathbb{E}[(X - \mu_x)(Y - \mu_y)]} = \mathbb{E}[XY] - \mathbb{E}[X]\mathbb{E}[Y]$$

Dove:
$\mu_x = \mathbb{E}[X]$
$\mu_y = \mathbb{E}[Y]$

La covarianza può essere negativa, positiva o nulla

Positivo $\longrightarrow$ Le due variabili crescono o decrescono insieme
Negativo $\longrightarrow$ Quando una variabile cresce l'altra decresce
Nullo $\longrightarrow$ Le due variabili sono indipendenti

7.1 Proprietà della covarianza

$$Cov(X, Y) = Cov(Y, X) \longleftarrow \text{Commutativo}$$
$$Cov(X, Y) = \mathbb{E}[XY] - \mathbb{E}[X]\mathbb{E}[Y]$$
$$Cov(X, X) = Var(X)$$
$$Cov(X + Y, Z) = Cov(X, Z) + Cov(Y, Z)$$
$$Cov(X + Y, Z + W) = Cov(X, Z) + Cov(X, W) + Cov(Y, Z) + Cov(Y, W)$$
$$Var(X + Y) = Var(X) + Var(Y) + 2Cov(X, Y)$$

- Se $X_1 \cdots X_n$ e $Y_1 \cdots Y_n$ sono variabili aleatorie qualsiasi allora:

$$Cov(\sum_{i=1}^{n} x_i, \sum_{j=1}^{m} y_j) = \sum_{i=1}^{n}\sum_{j=1}^{m} Cov(X_i, Y_j)$$

Se X e Y sono **indipendenti**

$$\mathbb{E}[XY] = \mathbb{E}[X]\mathbb{E}[Y]$$

$$Cov(X, Y) = 0 \longrightarrow \text{se sono indipenti}$$

7.2 Coefficiente di correlazione lineare

Definizione: numero puro che tiene conto della deviazione standard di X e Y

Formula generica:

$$Corr(X,Y) := \frac{Cov(X,Y)}{\sqrt{Var(X) \cdot Var(Y)}}$$

La correlazione può assumere valori compresi tra -**1** e **1**

-**1** $\longrightarrow$ Le due variabili sono inversamente proporizionali
0 $\longrightarrow$ Le due variabili sono indipendenti
1 $\longrightarrow$ Le due variabili sono crescono o decrescono con lo stesso rapporto

8 Funzione generatrice dei momenti

Definizione: Funzione che ci permette di calcolare i momenti della distribuzione.

Formula generica:

$$\phi(t) = \mathbb{E}[e^{tX}]$$

Dove X è una variabile aleatoria e t è un parametro reale

$$\phi(t) = \mathbb{E}[e^{tX}] \begin{cases} \sum_x e^{tX} p(x) & \text{se X discreta} \\ \int_{-\infty}^{+\infty} e^{tX} f(x)\, dx & \text{se X continua} \end{cases}$$

Derivando la funzione si ottengono i momenti:

$$\phi'(t) = \frac{d}{dt}\mathbb{E}[e^{tX}] = \mathbb{E}[\frac{d}{dt}e^{tX}] = \mathbb{E}[Xe^{tX} \longrightarrow \phi'(0) = \mathbb{E}[X]]$$

Generalizzando:

$$\phi^n(0) = \mathbb{E}[X^n]$$

Media:

$$\mu_x = \phi'(0)$$

Varianza:

$$\sigma_x^2 = \phi''(0) = \{\phi(0)'\}'$$

8.1 Disugaglianza di Markov

Definizione: Ci permette di sapere la probabilità che una variabile assuma valori molto grandi

Definizione: Serve per calcolare che una variabile aleatoria assuma un minimo di "a" $\longrightarrow a \in \mathbb{R}$

Solo per variabili positive: $X \in (0, +\infty)$

Formula generica:

$$P(X \geq a) \leq \frac{\mathbb{E}[X]}{a}$$

Generalizzazione:

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[X] &= \int_0^{+\infty} xf(x)\, dx \\ &= \int_0^a xf(x)\, dx + \int_a^{+\infty} xf(x)\, dx \geq \int_a^{+\infty} xf(x)\, dx \geq \int_a^{+\infty} af(x)\, dx \\ &= a\int_a^{+\infty} f(x)\, dx \\ &= \boldsymbol{aP(X \geq a)} \end{aligned}$$

8.2 Disugaglianza di Chebyshev

9 Legge debole dei grandi numeri