



Probabilità

Formule Generali e Concetti

Distribuzione

Probabilità che la Variabile Aleatoria valga K

Valore di Attesa

$$E(x) = \sum_{x \in Im(X)} K P(X = k)$$

Esso è lineare se:

$$E(aX) = aE(X)$$

$$E(X+Y) = E(X) + E(Y)$$

X e Y indipendenti

$$E(X*Y) = E(X) * E(Y)$$

Varianza

$$V(X) = \sum_{x \in Im(X)} (k - E(k))^2 P(X = k)$$

$$V(X) = E(x^2) - (E(x))^2$$

X e Y indipendenti

$V(X+Y) = V(X) + V(Y)$ e la Covarianza è 0

Variabili Aleatorie

Variabile Aleatoria Binomiale

Successioni di un esperimento binario ripetuti **n** volte.

$$\mathbf{X \sim Bin(n,p)} \quad n \in \mathbb{N} \quad p \in [0,1]$$

Distribuzione

$$P(X=k) = \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}$$

Valore di Attesa

$$E(X) = np$$

Varianza

$$V(X) = np(1-p)$$

Variabile Aleatoria Geometrica

Una macchina che opera su cicli, si rompe al k-esimo ciclo.

$$\mathbf{X \sim Geom(p)}$$

Distribuzione

$$P(X=k) = (1-p)^{k-1} p$$

Valore di Attesa

$$E(x) = \frac{1}{p}$$

Variabile Aleatoria Binomiale Negativa

Dopo la prima rottura la macchina viene riparata, probabilità che si rompa la 2° volta al ciclo k.

Distribuzione

$$P(X=k) = \binom{k-1}{1} p^2 (1-p)^{k-1}$$

Valore di Attesa

$$E(x) = \frac{2}{p}$$

h-1 rotture nei primi k-1 cicli, al ciclo k nuova rottura

Distribuzione 2

$$P(X=k) = \binom{k-1}{h-1} p^h (1-p)^{h-k}$$

Valore di Attesa 2

$$E(x) = \frac{h}{p}$$

Variabile Aleatoria di Poisson

Numero di eventi rari che si verificano in un intervallo di tempo fisso o in uno spazio fisso.

(Numero di clienti che arrivano in coda in un istante unitario λ)

$X \sim \text{Poisson}(\lambda)$

Distribuzione

$$P(X=k) = e^{-\lambda} \frac{(\lambda)^k}{k!}$$

Valore di Attesa

$$E(X) = \lambda$$

Varianza

$$V(X) = \lambda$$

Se ho due variabili:

$$X_1 = \text{Poisson}(\lambda_1)$$

$$X_2 = \text{Poisson}(\lambda_2)$$

Vengono trattate come una sola:

$$X = \text{Poisson}(\lambda_1 + \lambda_2)$$

Distribuzione

$$P(X=k)=e^{-\lambda_1+\lambda_2} \frac{(\lambda_1+\lambda_2)^k}{k!}$$

Valore di Attesa

$$E(X)= \lambda_1 + \lambda_2$$

Variabile Aleatoria Multinomiale

Vi è un esperimento non binario, che ha k possibili esiti, ossia $\{1, 2, 3 \dots, k\}$, ogni esito i , ha probabilità p_i , dove ovviamente $\sum_{i=1}^k p_i = 1$

Tale esperimento, viene ripetuto n volte. Stabilisco adesso delle nuove variabili aleatorie, $\forall i$, ho che

X_i = numero di volte che l'esperimento dà esito i . La congiunzione di queste variabili

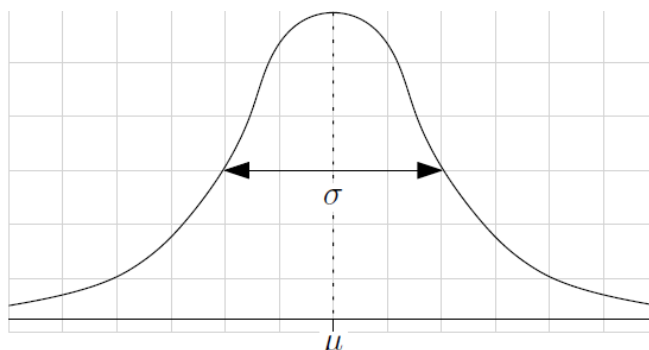
aleatorie, sarà appunto la nostra variabile multinomiale :

$$(X_1, X_2, \dots, X_k) \sim Mult(n, k, p_1, p_2, \dots, p_k)$$

Distribuzione

$$P(X_1 = n_1, X_2 = n_2, \dots, X_k = n_k) = \frac{n!}{n_1! n_2! \dots n_k!} p_1^{n_1} p_2^{n_2} \dots p_k^{n_k}$$

Variabile Aleatoria Gaussiana



Una qualsiasi variabile aleatoria Gaussiana può essere "standardizzata" in modo che i suoi parametri risultino 0 per il valore teorico, ed 1 per l'ampiezza, sia $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, considero una nuova variabile aleatoria $Z := \frac{X - \mu}{\sigma}$, ossia, misuro X a partire dalla media in unità σ , si avrà che $Z \sim N(0, 1)$.

Non è possibile trovare una sua primitiva, sia c una costante, ed $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, non è possibile calcolare $P(X < c)$.

Esempio :

Sia $X \sim N(-1, 4)$, si calcoli $P(X > 0)$.

$$\text{Definisco } Z = \frac{X - (-1)}{\sqrt{4}} = \frac{X+1}{2} \Rightarrow X = 2Z - 1$$

$$\text{Ho che } P(X > 0) = P(2Z + 1 > 0) = P(Z > -\frac{1}{2})$$

che per simmetria della densità di probabilità è uguale a $P(Z < \frac{1}{2}) = 0.6915$ consultando la tavola.

Teorema del Limite Centrale

Siano n variabili aleatorie indipendenti : X_1, X_2, \dots, X_n identicamente distribuite

con $E(X_i) = \mu$ e $V(X_i) = \sigma^2$, considero la loro somma, ossia $S_n = \sum_{i=1}^n X_i$ abbiamo già visto nel

teorema della legge dei grandi numeri che $E(S_n) = n\mu$ e $V(S_n) = n\sigma^2$.

Considero ora una nuova variabile : $\frac{S_n - n\mu}{\sqrt{n\sigma^2}} = \frac{S_n - E(S_n)}{\sqrt{V(S_n)}}$, se n tende ad infinito, tale variabile aleatoria

tenderà a diventare la variabile aleatoria Gaussiana normalizzata :

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{S_n - E(S_n)}{\sqrt{V(S_n)}} = Z \sim N(0, 1)$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P(a < \frac{S_n - E(S_n)}{\sqrt{V(S_n)}} < b) = P(a < Z < b) = \Phi(b) - \Phi(a)$$

Tale teorema, estende ciò che diceva la legge dei grandi numeri, quando n tende ad infinito, la somma di tali variabili aleatorie, in un intorno del valore atteso,

convergerà perfettamente alla funzione di densità della variabile aleatoria Gaussiana.