Teoria delle probabilitá 1

Coeafficenti binomiali 1.1

dato un insieme di n elementi é possibile ordirarli in $\binom{n}{k}$ gruppi di dimenzione k

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

inoltre la potenza n-esima di un binomio é uguale a $(a+b)^n = \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} a^k b^{k-n}$

Teorema di Bayes 1.2

$$P(E_1|E_2) = \frac{P(E_2|E_1)P(E_1)}{P(E_2)}$$

Media (μ) 1.3

$$\mu = \mathrm{E}[x] = \begin{cases} \int_{-\infty}^{+\infty} x p(x) dx \text{ per variabili continue} \\ \sum_{k=0}^{n} x_k \mathrm{P}(x_k) \text{ per variabili discrete} \end{cases}$$

 $\mathbf{E}[x] \text{ \'e un'operatore lineare quindi } \mathbf{E}[ax] = \mathbf{E}a[x] \text{ e se } x_1 \vee x_2 \text{ sono variabili indipendenti, allora } \mathbf{E}[x_1x_2] = \mathbf{E}[x_1]\mathbf{E}[x_2] = \mu_1\mu_2$ Il calcolo della media resta identica anche nel caso in cui si effettuano delle misurazioni, infatti $m = \frac{1}{n}\sum_{i=1}^{n}x_{i}$

Varianza (σ^2) 1.4

$$\sigma^2 = \mathrm{E}\Big[(x-\mu)^2\Big] = \begin{cases} \int_{-\infty}^{+\infty} (x-\mu)^2 p(x) dx \text{ per variabili continue} \\ \sum_{k=0}^{\infty} (x_k - \mu)^2 \mathrm{P}(x-k) \text{ per variabili continue} \end{cases}$$

 $\mathrm{Var}[cx] = c^2 \mathrm{Var}[x]$ e se $x_1 \vee x_2$ sono variabili indipendenti, allora $\sigma^2 = \sigma_1^2 + \sigma_2^2$ Precedentemente abbiamo analizzato il caso in cui si conosce la funzione di distribuzione, nel caso in cui gli unici dati a disposizione sono delle misurazioni, allora σ^2 viene stimata nel seguente modo

$$E[s_{n-1}^2] = E\left[\frac{1}{n-1}\sum_{i=1}^n (x_i - m)^2\right] = \sigma^2$$