

Probabilità e Processi Stocastici (455AA)

Lezione 4

Dario Trevisan

3/10/2024

Section 1

Problemi (dalla lezione precedente)

Problema 5

Un'urna da cui un amico effettua estrazioni contiene inizialmente 40 palline di cui 10 rosse e 30 blu. Un amico ci informa che ha estratto la sequenza, nell'ordine

rosso, rosso, blu, rosso.

Sappiamo inoltre sicuramente che l'amico ha effettuato tutte estrazioni o con rimpiazzo o senza rimpiazzo, ma non sappiamo esattamente come (supponiamo a priori probabilità uniforme).

- 1 Dire se è più probabile che le estrazioni siano state effettuate con rimpiazzo o senza.

Problema 5

Un'urna da cui un amico effettua estrazioni contiene inizialmente 40 palline di cui 10 rosse e 30 blu. Un amico ci informa che ha estratto la sequenza, nell'ordine

rosso, rosso, blu, rosso.

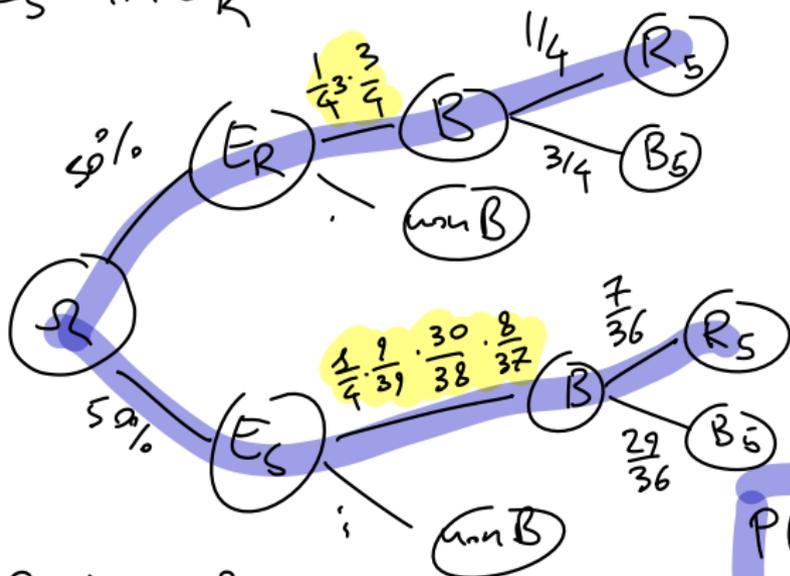
Sappiamo inoltre sicuramente che l'amico ha effettuato tutte estrazioni o con rimpiazzo o senza rimpiazzo, ma non sappiamo esattamente come (supponiamo a priori probabilità uniforme).

- 1 Dire se è più probabile che le estrazioni siano state effettuate con rimpiazzo o senza.
- 2 Calcolare la probabilità che la pallina successiva estratta dall'amico sia rossa.

$E_R =$ "estrazioni con rimpiazzamento"

$B = "R_1, R_2, B_3, R_4"$

$E_S = \text{non } E_R$



$N = 40$

$R = 10$

$B = 30$

$$P(E_R | B) = \frac{P(E_R) \cdot \overline{P(B|E_R)}}{P(B)}$$

$$P(E_S | B) = \frac{P(E_S) \cdot \overline{P(B|E_S)}}{P(B)}$$

$$P(R_5 | B) = \frac{P(R_5, B | \Omega)}{P(B | \Omega)}$$

$$P(B) = \frac{1}{2} \cdot \frac{3}{4} + \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{4} \cdot \frac{9}{39} \cdot \frac{30}{38} \cdot \frac{8}{37}$$

Section 2

Variabili aleatorie generali

Contenuti

- le variabili aleatorie dal punto di vista elementare (accenniamo all'assiomatizzazione di Kolmogorov)

Contenuti

- le variabili aleatorie dal punto di vista elementare (accenniamo all'assiomatizzazione di Kolmogorov)
- il concetto di legge (o distribuzione) nei due casi più rilevanti (densità discreta e continua)

Contenuti

- le variabili aleatorie dal punto di vista elementare (accenniamo all'assiomatizzazione di Kolmogorov)
- il concetto di legge (o distribuzione) nei due casi più rilevanti (densità discreta e continua)
- composizione di variabili tramite una funzione e trasformazione della densità.

Contenuti

- le variabili aleatorie dal punto di vista elementare (accenniamo all'assiomatizzazione di Kolmogorov)
- il concetto di legge (o distribuzione) nei due casi più rilevanti (densità discreta e continua)
- composizione di variabili tramite una funzione e trasformazione della densità.
- variabile aleatoria congiunta e marginali

Contenuti

- le variabili aleatorie dal punto di vista elementare (accenniamo all'assiomatizzazione di Kolmogorov)
- il concetto di legge (o distribuzione) nei due casi più rilevanti (densità discreta e continua)
- composizione di variabili tramite una funzione e trasformazione della densità.
- variabile aleatoria congiunta e marginali
- formula di Bayes nel linguaggio delle variabili aleatorie

Contenuti

- le variabili aleatorie dal punto di vista elementare (accenniamo all'assiomatizzazione di Kolmogorov)
- il concetto di legge (o distribuzione) nei due casi più rilevanti (densità discreta e continua)
- composizione di variabili tramite una funzione e trasformazione della densità.
- variabile aleatoria congiunta e marginali
- formula di Bayes nel linguaggio delle variabili aleatorie
- indipendenza tra variabili aleatorie

Contenuti

- le variabili aleatorie dal punto di vista elementare (accenniamo all'assiomatizzazione di Kolmogorov)
- il concetto di legge (o distribuzione) nei due casi più rilevanti (densità discreta e continua)
- composizione di variabili tramite una funzione e trasformazione della densità.
- variabile aleatoria congiunta e marginali
- formula di Bayes nel linguaggio delle variabili aleatorie
- indipendenza tra variabili aleatorie
- metodo “grafico” delle reti bayesiane per rappresentare le dipendenze (o l'indipendenza)

Sistemi di alternative e variabili

Una *variabile aleatoria* può essere pensata come una *notazione efficace* per un *sistema di alternative associato* ad una *grandezza* su cui vi sia incertezza.

- In molti problemi, è richiesto il grado di fiducia che una grandezza X (quantitativa ossia numerica o anche qualitative, come ad esempio *colori* o *sequenze*) assuma un determinato valore.

Sistemi di alternative e variabili

Una *variabile aleatoria* può essere pensata come una *notazione efficace* per un *sistema di alternative* associato ad una grandezza su cui vi sia incertezza.

- In molti problemi, è richiesto il grado di fiducia che una grandezza X (quantitativa ossia numerica o anche qualitative, come ad esempio colori o sequenze) assuma un determinato valore.
- Anche se vi è incertezza, si sa che assume uno e un solo valore $x \in E$.

Sistemi di alternative e variabili

Una *variabile aleatoria* può essere pensata come una *notazione efficace* per un *sistema di alternative* associato ad una grandezza su cui vi sia incertezza.

- In molti problemi, è richiesto il grado di fiducia che una grandezza X (quantitativa ossia numerica o anche qualitative, come ad esempio colori o sequenze) assuma un determinato valore.
- Anche se vi è incertezza, si sa che assume uno e un solo valore $x \in E$.
- Possiamo introdurre una alternativa $A_x = "X \text{ assume il valore } x"$.
 $(A_x)_{x \in E}$ è un sistema di alternative.

$$P(A_x \text{ e } A_{x'}) = 0 \text{ se } x \neq x', \quad P\left(\bigcup_{x \in E} A_x\right) = 1$$

Diciamo che X è una *variabile aleatoria a valori in E* , e usiamo la notazione

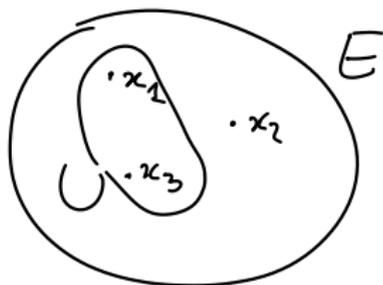
$$\{X = x\} = A_x.$$

- La variabile X è *identificata* con il sistema di alternative $(\{X = x\})_{x \in E}$.

Diciamo che X è una *variabile aleatoria a valori in E* , e usiamo la notazione

$$\{X = x\} = A_x.$$

- La variabile X è identificata con il sistema di alternative $(\{X = x\})_{x \in E}$.
- La grandezza X si comporta come una *variabile* matematica. Dato un sottoinsieme di valori $U \subseteq E$, possiamo scrivere



$$\{X \in U\} = \bigcup_{x \in U} \{X = x\}$$

$$\{X \in \{x_1, x_2\}\} = \{X = x_1\} \cup \{X = x_2\}$$

Diciamo che X è una *variabile aleatoria a valori in E* , e usiamo la notazione

$$\{X = x\} = A_x.$$

- La variabile X è identificata con il sistema di alternative $(\{X = x\})_{x \in E}$.
- La grandezza X si comporta come una *variabile* matematica. Dato un sottoinsieme di valori $U \subseteq E$, possiamo scrivere

$$\{X \in U\},$$

- Una scrittura compatta è $X \in E$ oppure, seguendo l'assiomatizzazione di Kolmogorov, $X : \Omega \rightarrow E$ (questa notazione sarà chiarita tra poco).

Il vantaggio di disporre di una variabile X è che possiamo effettuare determinate operazioni naturali, che corrispondono in pratica ad operazioni, magari meno evidenti, sul sistema di alternative.

- Ad esempio, dato $U \subseteq E$, possiamo scrivere

$$\{X \in U\} = \text{"}X \text{ assume un qualsiasi valore tra quelli di } U\text{"}.$$

Il vantaggio di disporre di una variabile X è che possiamo effettuare determinate operazioni naturali, che corrispondono in pratica ad operazioni, magari meno evidenti, sul sistema di alternative.

- Ad esempio, dato $U \subseteq E$, possiamo scrivere

$$\{X \in U\} = "X \text{ assume un qualsiasi valore tra quelli di } U".$$

- Più formalmente è la disgiunzione inclusiva (o unione tra insiemi)

$$\{X \in U\} = \bigcup_{x \in U} \{X = x\}$$

Esempi $E = \mathbb{R}$ $U = (a, b)$ $a < b$

$$\{X \in U\} = \{X \in (a, b)\} = \{a < X < b\}$$

$$U = (-\infty, t]$$

$$\{X \in (-\infty, t]\} = \{X \leq t\}$$

$$\{X^2 = 1\} = \{X = -1\} \cup \{X = 1\}$$

$$= \{X \in \{-1, 1\}\}$$

Variabili aleatorie secondo Kolmogorov

Dato (Ω, \mathcal{A}, P) una variabile aleatoria X , a valori in E è una funzione

$$X : \Omega \rightarrow E$$

tale l'immagine inversa

$$\{x=x\} = X^{-1}(x) = \{\omega \in \Omega : X(\omega) = x\}$$

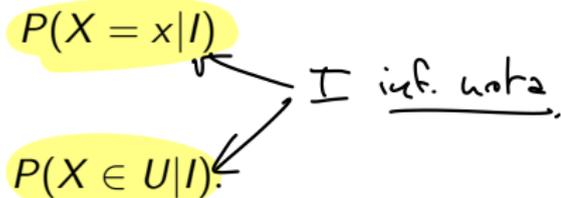
sia un evento in \mathcal{A} per ogni $x \in E$.

- La teoria è un po' più complicata in realtà, per trattare E infiniti.

Legge (o distribuzione) di una variabile

Data X a valori in E , si vuole spesso determinare

o più in generale



Questo si traduce nel concetto di *legge* (o distribuzione), ossia la funzione

$$E \supseteq U \mapsto P(X \in U|I) \in [0, 1]$$

- **Osservazione:** la legge dipende dall'informazione **nota I** .

Legge (o distribuzione) di una variabile

Data X a valori in E , si vuole spesso determinare

$$P(X = x|I)$$

o più in generale

$$P(X \in U|I).$$

Questo si traduce nel concetto di *legge* (o distribuzione), ossia la funzione

$$E \supseteq U \mapsto P(X \in U|I).$$

- **Osservazione:** la legge dipende dall'informazione nota I .
- **Problema:** come determinare la legge di X ?

Se E ha k elementi i sottoinsiemi \cup sono

$$2^k$$

Legge (o distribuzione) di una variabile

Data X a valori in E , si vuole spesso determinare

$$P(X = x|I)$$

o più in generale

$$P(X \in U|I).$$

Questo si traduce nel concetto di *legge* (o distribuzione), ossia la funzione

$$E \supseteq U \mapsto P(X \in U|I).$$

- **Osservazione:** la legge dipende dall'informazione nota I .
- **Problema:** come determinare la legge di X ?
- **Soluzione:** **densità discreta** (o continua), definita su $x \in E$ (non su $U \subseteq E$).

Densità discreta

Ad ogni sistema di alternative (finito) $(A_i)_{i=1}^n$ è associata una densità discreta $P(A_i|I)$.

\mathbb{N}, \mathbb{Z}

Per variabili aleatorie X a valori in E finito (o infinito ma discreto), si definisce *densità discreta* (rispetto ad I) la funzione

$$E \ni x \mapsto P(X = x|I).$$

- Assume valori in $[0, 1]$ e

$$\sum_{x \in E} P(X = x|I) = 1,$$

Densità discreta

Ad ogni sistema di alternative (finito) $(A_i)_{i=1}^n$ è associata una densità discreta $P(A_i|I)$.

Per variabili aleatorie X a valori in E finito (o infinito ma discreto), si definisce *densità discreta* (rispetto ad I) la funzione

$$E \ni x \mapsto P(X = x|I).$$

- Assume valori in $[0, 1]$ e

$$\sum_{x \in E} P(X = x|I) = 1,$$

- Utile la notazione $P(X = x|I) \propto f(x)$ per indicare costanti moltiplicative non espresse: si ha esplicitamente

$$P(X = x|I) = f(x) / \sum_{y \in E} f(y).$$

Esempi

X 2 valori in $\{0, 1, 2, \dots, n\} = E$

X densità uniforme ossia $P(X=x) \propto 1$

$$P(X=x) = \frac{1}{n+1}$$

NON è possibile definire una densità uniforme su $E = \mathbb{N}$

$P(X=x) = c \quad \forall x \in \mathbb{N}$ ES Dire se esiste

$$\frac{1}{\sum_{y \in \mathbb{N}} c} = \frac{1}{\infty} = 0$$

una densità

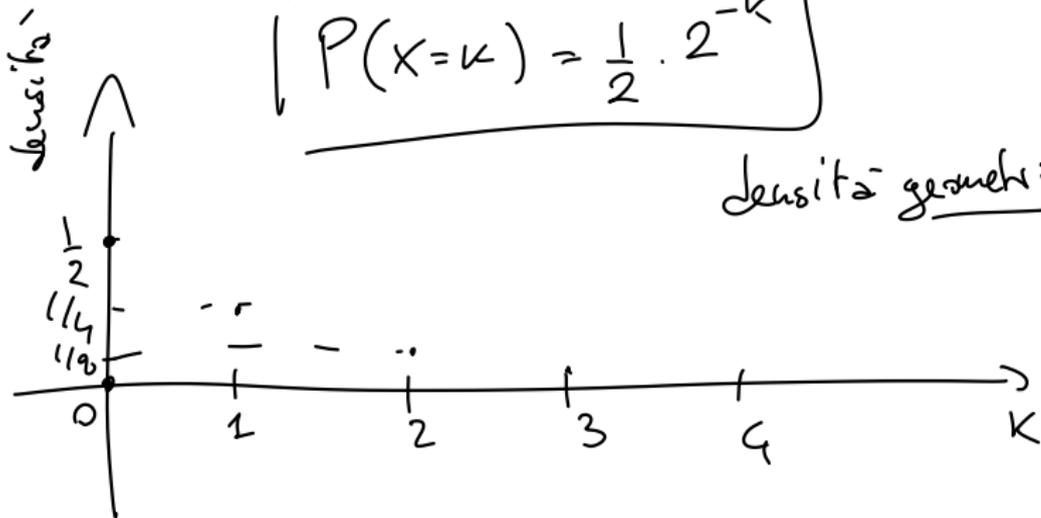
$$P(X=x) = \frac{1}{x+1} \quad x \in \mathbb{N}$$

Esempio $P(X=k) \propto 2^{-k} \quad k=0, 1, 2, \dots$

$$\sum_{k=0}^{+\infty} 2^{-k} = \frac{1}{1-1/2} = 2$$

$$P(X=k) = \frac{1}{2} \cdot 2^{-k}$$

densità geometrica



parametro



Densità Poisson. Dato $\lambda > 0$, si dice che X a valori in \mathbb{N} ha densità Poisson (di parametro λ) se vale, per ogni $k = 0, 1, \dots$,

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

$$\sum_{k=0}^{+\infty} \frac{\lambda^k}{k!}$$

$$= e^{\lambda}$$

Series: Taylor dell'esponenziale

Dalla densità discreta alla legge

Esempio $P(X < 3 \mid X \text{ Poisson}(\lambda)) =$
 $= P(X \in \{0, 1, 2\} \mid X \text{ Poisson}(\lambda)) = e^{-\lambda} \left(\frac{\lambda^0}{0!} + \frac{\lambda^1}{1!} + \frac{\lambda^2}{2!} \right)$

Se X assume valori in un insieme E finito oppure infinito discreto, vale per ogni $U \subseteq E$,

$$P(X \in U \mid I) = \sum_{x \in U} P(X = x \mid I).$$

$$\{X \in U\} = \bigcup_{x \in U} \{X = x\}$$

Densità continua

Problema possibili valori E sono un infinito “continuo”, es. $E = \mathbb{R}$,
 $E = [a, b]$.

- Esempio: X “uniforme” su tutti i valori dell’intervallo $[0, 1]$ *non* possiamo definire

$$P(X = x|I) = c > 0$$

Densità continua

Problema possibili valori E sono un infinito “continuo”, es. $E = \mathbb{R}$,
 $E = [a, b]$.

- Esempio: X “uniforme” su tutti i valori dell’intervallo $[0, 1]$ *non* possiamo definire

$$P(X = x|I) = c > 0$$

- Idea: definire una probabilità “inifinitesima” in x .

Funzione di *densità continua* di probabilità della variabile X ,

$$\mathbb{R} \ni E \ni x \mapsto \underline{f(x)}$$

tale che per ogni intervallo $(a, b) \subseteq \mathbb{R}$,

$$P(a < X < b | I) = \int_a^b f(x) dx.$$

- Deve valere $f(x) \geq 0$, $\int_{-\infty}^{\infty} f(x) dx = 1$.

Funzione di *densità continua* di probabilità della variabile X ,

$$E \ni x \mapsto f(x)$$

tale che per ogni intervallo $(a, b) \subseteq \mathbb{R}$,

$$P(a < X < b | I) = \int_a^b f(x) dx.$$

- Deve valere $f(x) \geq 0$, $\int_{-\infty}^{\infty} f(x) dx = 1$.
- Non è necessario $f(x) \leq 1$.

Funzione di *densità continua* di probabilità della variabile X ,

$$E \ni x \mapsto f(x)$$

tale che per ogni intervallo $(a, b) \subseteq \mathbb{R}$,

$$P(a < X < b | I) = \int_a^b f(x) dx.$$

- Deve valere $f(x) \geq 0$, $\int_{-\infty}^{\infty} f(x) dx = 1$.
- Non è necessario $f(x) \leq 1$.
- Non è richiesto che f sia continua.

Funzione di *densità continua* di probabilità della variabile X ,

$$E \ni x \mapsto f(x)$$

tale che per ogni intervallo $(a, b) \subseteq \mathbb{R}$,

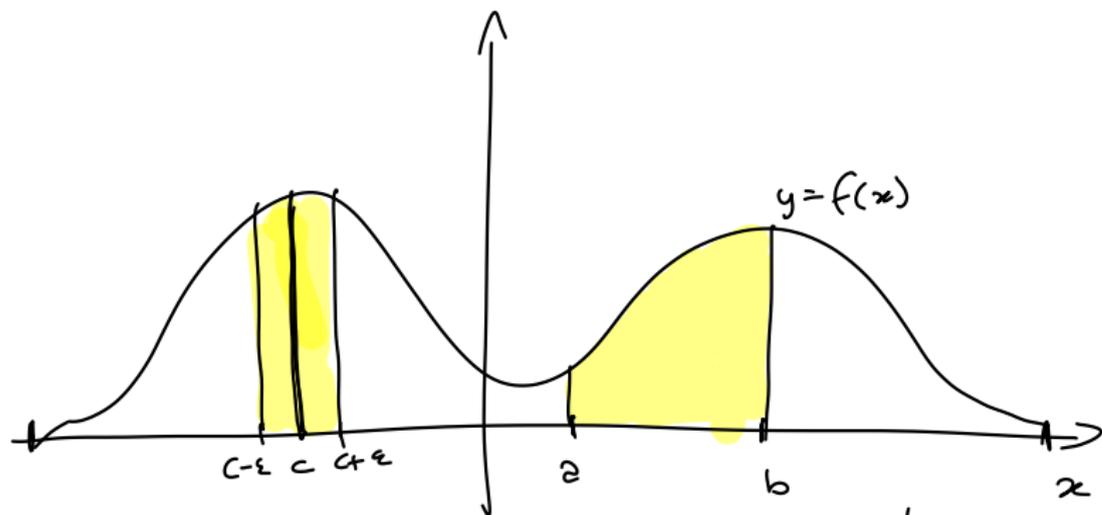
$$P(a < X < b | I) = \int_a^b f(x) dx.$$

- Deve valere $f(x) \geq 0$, $\int_{-\infty}^{\infty} f(x) dx = 1$.
- Non è necessario $f(x) \leq 1$.
- Non è richiesto che f sia continua.

- Notazione più espressiva: $\underbrace{f(x)}_{p(X=x|I)}$.

p_X f_X

Probabilità = area del sottografico



$$P\left(\frac{1}{2}a < X < b\right) = \int_a^b f(t) dt$$

$$P(X=c | I) = \int_c^c f(t) dt = 0$$

$$P(X \in (c-\varepsilon, c+\varepsilon)) \rightarrow 0$$

Esempi

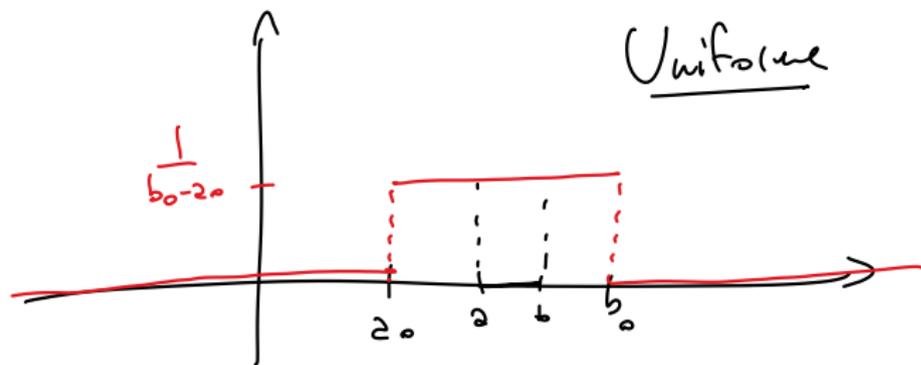
Notazione $P(X=x | I) \propto g(x) \quad x \in E$

$$P(X=x | I) = \frac{g(x)}{\int_E g(t) dt} < +\infty$$

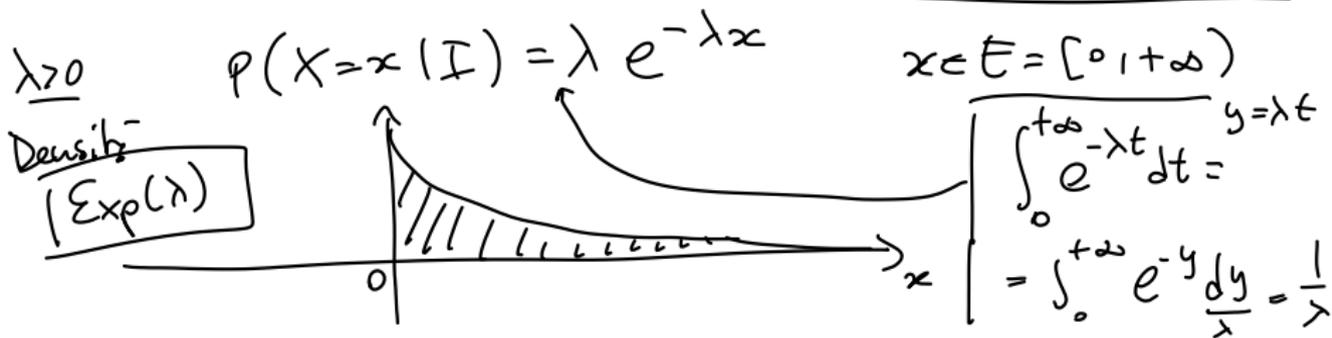
Densità continua uniforme

$$E = [a_0, b_0]$$

$$P(X=x | I) = \begin{cases} \frac{1}{b_0 - a_0} & \text{se } x \in [a_0, b_0] \\ 0 & \text{altrimenti} \end{cases}$$



$$P(X \in (a, b)) = \frac{b-a}{b_0 - a_0} \quad (a, b) \subseteq (a_0, b_0)$$



Caso vettoriale

Estendiamo al caso vettoriale (richiede integrali in più variabili, ma non li chiederò negli esercizi).

- X a valori in \mathbb{R}^d ha densità continua f (rispetto all'informazione I) se vale, per ogni "rettangolo"

$$U = (a_1, b_1) \times \dots \times (a_d, b_d) \subseteq \mathbb{R}^d,$$

$$P(X \in U | I) = \int_U f = \int_{a_1}^{b_1} dx_1 \dots \int_{a_d}^{b_d} dx_d f(x_1, \dots, x_d).$$

Caso vettoriale

Estendiamo al caso vettoriale (richiede integrali in più variabili, ma non li chiederò negli esercizi).

- X a valori in \mathbb{R}^d ha densità continua f (rispetto all'informazione I) se vale, per ogni “rettangolo”

$$U = (a_1, b_1) \times \dots \times (a_d, b_d) \subseteq \mathbb{R}^d,$$

$$P(X \in U|I) = \int_U f = \int_{a_1}^{b_1} dx_1 \dots \int_{a_d}^{b_d} dx_d f(x_1, \dots, x_d).$$

- notazione $f(x) = p(X = x|I)$.