Introduzione agli Algoritmi Randomizzati

In Informatica il caso non è fortuna o sfortuna, ma è potere computazionale!

In molti contesti dà:

- Algoritmi più semplici e più veloci con garanzie probabilistiche forti.
- Soluzioni laddove il determinismo fallisce.

Obiettivi del corso

- Modellare problemi con strumenti di probabilità discreta e variabili aleatorie.
- Usare disuguaglianze di coda (Markov, Chebyshev, Chernoff) per ottenere garanzie esplicite.
- Progettare algoritmi Las Vegas (sempre corretto, costo/tempo random.) e Monte Carlo (tempo fissato/limitato, errore controllato) calibrando tempo e probabilità di errore.
- Analizzare complessità attesa, amplificare l'accuratezza della soluzione.

Gli algoritmi randomizzati sono ovunque

- Load balancing e sharding (balls & bins, power-of-two choices).
- Sistemi distribuiti: rottura della simmetria, elezione di leader, protocolli resilienti.
- Crittografia moderna e sicurezza: casualità come componente essenziale.
- Ricerca vettoriale: approssimazioni rapide per dati ad alta dimensione.
- Intelligenza artificiale.

La teoria come vantaggio competitivo

- **Progettare con parametri**: accuratezza ε , affidabilità δ , memoria M, latenza/tempo T \rightarrow "manopole" dell'algoritmo (numero di ripetizioni/iterazioni, ampiezza del campione, ...).
- Sapere quando e quale strumento usare: Markov, Chebyshev, Chernoff.
- Valutare le prestazioni: cosa possiamo ottenere prima ancora di scrivere il codice.
- Capire i limiti (impossibilità/lower bound) per evitare soluzioni irrealistiche.

Randomizzazione in Al

• Motore (allenamento off-line): campionamento casuale dei dati e aggiornamenti stocastici rendono l'addestramento possibile su scala. Si impara in fretta su dataset enormi (non serve leggere "tutto" a ogni passo).

• Scudo (richiesta/risposta online): un pizzico di casualità nelle strategie evita che sistemi interattivi siano prevedibili e sfruttabili, cioè aggirabili da utenti malintenzionati/spam che "giocano" contro regole fisse.

• Collante (scalabilità): mescolare i dati, inizializzazioni casuali ⇒ stabilità quando modelli e dataset crescono.

Randomizzazione in Al

• L'AI recente funziona sorprendentemente bene, ma non tutto è spiegato/chiaro fino in fondo.

• Capire perché certi modelli funzionano e come ottimizzarli richiede solide basi teoriche.

• La randomizzazione e la probabilità discreta sono elementi chiave per fare luce su questi fenomeni.

• Obiettivo del corso: fornire strumenti per progettare, analizzare e capire — oggi e domani.

Contenuti del corso

• Parte I — Fondamenti di probabilità: richiami, probabilità su eventi, variabili aleatorie discrete.

• Parte II — Limiti di coda e applicazioni: Markov–Chebyshev–Chernoff; balls & bins, hashing.

• Parte III — Algoritmi randomizzati: Las Vegas, Monte Carlo, complessità attesa e con alta probabilità.

Modalità d'esame - Panoramica

Esame scritto.

• Orale facoltativo (su richiesta del docente per chiarimenti o su richiesta dello studente).

• Due tipologie di domande: (1) teoria; (2) analisi/progettazione di algoritmi.

• Dettagli pratici (date, durata, materiali consentiti) saranno comunicati sul canale del corso.

Domande di tipo 1 - Teoria

• Riguardano qualsiasi argomento trattato a lezione.

• **Esempi**: indipendenza di eventi; Legge della probabilità totale; Teorema di Bayes; enunciare il Chernoff bound.

• Criterio di valutazione: correttezza, chiarezza, notazione.

Domande di tipo 2 – Analisi e progettazione

• Analisi: probabilità di terminazione/errore o tempo atteso (es. entro x iterazioni).

• **Progettazione**: scelta randomizzata o schema per ottenere prestazioni target (ε , δ , memoria, tempo).

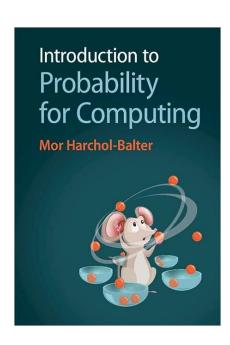
• Valutazione: idea, impostazione, calcolo e conclusione.

Come prepararsi

- Niente domande trabocchetto: gli esercizi d'esame riflettono quelli svolti a lezione.
- Per ogni tipologia potenzialmente assegnabile ci saranno esercizi svolti durante il corso.

- Suggerimenti:
- Studiare passo passo.
- Non limitarsi alla lettura delle diapositive ma approfondire gli argomenti sul libro.
- Svolgere tutti gli esercizi assegnati durante il corso.

Libro di testo



Author: Mor Harchol-Balter

Published: 2024

Publisher: Cambridge University Press (CUP)

ISBN: 978-1-009-30907-3

https://www.cs.cmu.edu/~harchol/Probability/book.html



Probabilità su Eventi

Parleremo di **Probabilità** solo in relazione ad un **esperimento** e al suo corrispondente **spazio campionario** (sample space), indicato con Ω che è l'insieme di tutti i possibili risultati dell'esperimento.

 Ω = Spazio campionario dell'esperimento = Insieme di tutti i possibili risultati.

Lanciamo un dado.



Esperimento: lancio di un dado.

Spazio campionario: $\Omega = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}.$

<u>Def</u>: Un **evento**, E, è un qualsiasi sottoinsieme dello spazio campionario, Ω .

Esempio: Lancio di un dado.

Alcuni possibili eventi:

- $E = \{3\}$ definisce l'evento «è uscito il numero 3».
- $E' = \{2, 4, 6\}$ definisce l'evento «è uscito un numero pari».
- $E'' = \{1, 3, 5\}$ definisce l'evento «è uscito un numero dispari».

Un elemento di Ω è talvolta chiamato *evento semplice* o anche *evento elementare* (sample point). Un sottoinsieme $E \subseteq \Omega$ viene anche detto *evento composto*.

<u>Def</u>: Un **evento**, E, è un qualsiasi sottoinsieme dello spazio campionario, Ω .

Esperimento: Lancio di due dadi.

Spazio campionario: $\Omega = \{(x, y) | x, y \in \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}\}$

Alcuni possibili eventi:

- $E_1 = \{(1,2), (2,2), (3,2), (4,2), (5,2), (6,2)\}$ definisce l'evento «è uscito il numero 2 sul secondo dado».
- $E_2 = \{(1,4), (1,5), (1,6)\}$ definisce l'evento «è uscito il numero 1 sul primo dado e un numero maggiore di 3 sul secondo».

<u>Def</u>: Un **evento**, E, è un qualsiasi sottoinsieme dello spazio campionario, Ω .

Usiamo la notazione insiemistica.

 $E_1 \cup E_2$: "o E_1 o E_2 (o entrambi) occorrono".

 $E_1 \cap E_2$: "sia E_1 sia E_2 occorrono simultaneamente".

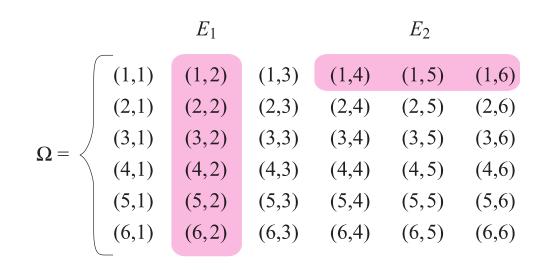
 $E_1 \setminus E_2$: "occorre E_1 ma non E_2 ". Cioè occorre un evento (elementare) che è in E_1 ma non in E_2 ".

 $\overline{E} = \Omega \setminus E$: "E non occorre" (complemento di E).

<u>Def</u>: Un **evento**, E, è un qualsiasi sottoinsieme dello spazio campionario, Ω .

Esperimento: Lancio di due dadi.

- Cosa è $E_1 \cup E_2$?
- Cosa è $\overline{E_1}$?
- Sono E_1 e E_2 indipendenti? Vedremo...



<u>Def</u>: Se $E_1 \cap E_2 = \emptyset$, allora E_1 e E_2 sono mutuamente esclusivi (disgiunti).

<u>Def</u>: Se $E_1, E_2, ..., E_n$ sono eventi tali che $E_i \cap E_j = \emptyset$, $\forall i \neq j$, e tali che $\bigcup_{i=1}^n E_i = F$ allora diciamo che gli eventi $E_1, E_2, ..., E_n$ formano una **partizione** di F.

Qual è un esempio di eventi che partizionano Ω per il lancio di due dadi?

$$E_k = \{(x, y) | x = k\}, \qquad k = 1, 2, 3, 4, 5, 6.$$

Infatti
$$\bigcup_{k=1}^{6} E_k = \Omega$$
, $E_i \cap E_j = \emptyset$, $\forall i \neq j$

<u>Def</u>: Uno spazio campionario è **discreto** se il numero dei risultati è *numerabile*. Uno spazio campionario è **continuo** se il numero dei risultati è *non numerabile*.

Quali di questi esperimenti ha uno spazio campionario discreto/continuo?

- ☐ Lancia una moneta 2 volte. Discreto.
- ☐ Lancia una freccetta sull'intervallo [0,1] . Continuo.
- ☐ Lancia una moneta fino ad ottenere testa la prima volta. Discreto.
- ☐ Segna il momento in cui arriva la centesima email. Continuo.

Probabilità Definita su Eventi

```
P{E} = probabilità dell'evento E = probabilità che il risultato dell'esperimento sia nell'insieme E.
```

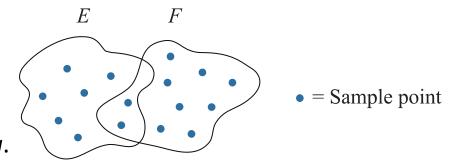
I tre Assiomi di Probabilità:

Non-negatività: $P\{E\} \ge 0$ per qualsiasi evento E.

Additività: Se E_1 , E_2 , E_3 , ... è una sequenza numerabile di eventi disgiunti, allora $\mathbf{P}\{E_1 \cup E_2 \cup E_3 \cup \cdots\} = \mathbf{P}\{E_1\} + \mathbf{P}\{E_2\} + \mathbf{P}\{E_3\} + \cdots$

Normalizzazione: $P{\Omega} = 1$.

$$P\{\overline{E}\} = 1 - P\{E\}$$



Come lo dimostriamo? Usiamo la normalizzazione e l'additività

$$E$$
 e \overline{E} sono ovviamente disgiunti: $E \cap \overline{E} = \emptyset$.

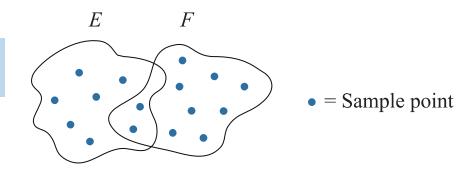
Inoltre formano una partizione dello spazio campionario: $E \cup \overline{E} = \Omega$.

Normalizzazione:
$$P\{E \cup \overline{E}\} = P\{\Omega\} = 1$$
.

Additività:
$$P{E \cup \overline{E}} = P{E} + P{\overline{E}}.$$

Quindi
$$P\{\bar{E}\} = 1 - P\{E\}.$$

Lemma 2.5:
$$P{E \cup F} = P{E} + P{F} - P{E \cap F}$$
.



Come lo dimostriamo? Usiamo l'additività.

 $E \ e \ F$ non sono disgiunti, ma $E \ e \ F \setminus E$ lo sono!

$$E \cup F = E \cup (F \setminus E).$$

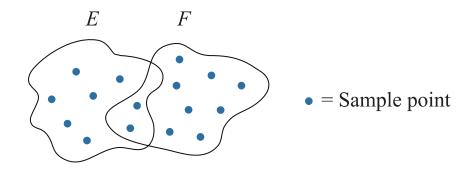
L'additività ci dice: $P{E \cup F} = P{E \cup (F \setminus E)} = P{E} + P{F \setminus E}$.

Anche $F \setminus E$ e $E \cap F$ sono disgiunti e formano una partizione di F. Cioè: $F = (F \setminus E) \cup (E \cap F)$.

L'additività ci dice:
$$\mathbf{P}{F} = \mathbf{P}{(F \setminus E) \cup (E \cap F)} = \mathbf{P}{F \setminus E} + \mathbf{P}{E \cap F}$$

Quindi:
$$P\{E \cup F\} = P\{E\} + P\{F\} - P\{E \cap F\}$$

<u>Lemma 2.6 (union bound)</u>: $P\{E \cup F\} \le P\{E\} + P\{F\}$.



$$P{E \cup F} = P{E} + P{F} - P{E \cap F} \le P{E} + P{F}.$$

Perché
$$P\{E \cap F\} \ge 0$$
.

Quando si ha
$$P\{E \cup F\} = P\{E\} + P\{F\}$$
?

Quando $P\{E \cap F\} = 0$ cioè quando $E \ e \ F$ sono disgiunti.

Lanciamo una freccetta, con uguale probabilità di finire in qualsiasi punto dell'intervallo [0,1].

E= "freccetta finisce su 0.3". Qual è la probabilità di E ?

Dimostriamo che $P{E} = 0$.



Supponiamo che $P{E} = \epsilon > 0$.

Qual è la probabilità che la freccetta finisca su 0.5? Ovviamente ancora ϵ .

Qual è la probabilità che finisca su 0.45? Su 0.891? Su 0.0034? ... Sempre ϵ . Tutti questi eventi sono ovviamente disgiunti e quindi le loro probabilità si sommano (additività).

Prendiamo $N = \left[\frac{1}{\epsilon}\right] + 1$ punti. Qual è la probabilità che la freccetta finisca su uno di essi?

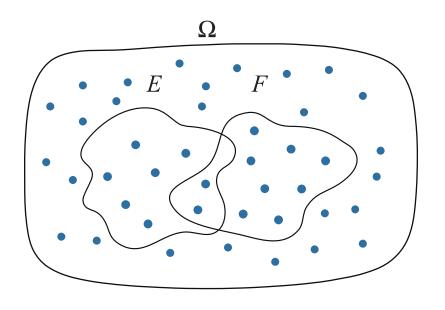
$$\sum_{\{i=1\}}^{N} \epsilon = N\epsilon > 1$$

Assurdo! Quindi $P{E} = 0$.

<u>Def</u>: La probabilità condizionata dell'evento E dato l'evento F è

$$\mathbf{P}\{E|F\} = \frac{\mathbf{P}\{E \cap F\}}{\mathbf{P}\{F\}}$$

assumendo $P{F} > 0$.



<u>Due equivalenti prospettive</u>:

$$P\{E \mid F\} = \frac{2}{10} \qquad \text{(dei solta)}$$

(dei 10 risultati nell'insieme F, soltanto 2 sono nell'insieme E)

$$P{E \mid F} = \frac{P{E \cap F}}{P{F}} = \frac{\frac{2}{42}}{\frac{10}{42}} = \frac{2}{10}$$

 $\underline{\mathsf{Def}}$: La probabilità condizionata dell'evento E dato l'evento F è

$$P\{E|F\} = \frac{P\{E \cap F\}}{P\{F\}}$$

assumendo P(F) > 0.

Scelte per un panino:



Lun – marmellata

Mar – formaggio

Mer – tacchino

1^a metà della settimana

Qual è $P\{\text{formaggio} \mid 2^{a} \text{ metà della settimana}\}$?

Vediamo entrambi i punti di vista.

Gio – formaggio

Ven – tacchino

Sab – formaggio

Dom – niente

2^a metà della settimana

 $\underline{\mathsf{Def}}$: La probabilità condizionata dell'evento E dato l'evento F è

$$P\{E|F\} = \frac{P\{E \cap F\}}{P\{F\}}$$

assumendo P(F) > 0.

Scelte per un panino:



Lun – marmellata

Mar – formaggio

Mer – tacchino

1ª metà della settimana

Gio – formaggio

Ven – tacchino

Sab – formaggio

Dom – niente

2ª metà della settimana Qual è P{formaggio | 2^a metà della settimana} ?

Dei 4 giorni della seconda metà della settimana, 2 prevedono Il formaggio:

P{formaggio | 2^a metà} =
$$\frac{2}{4} = \frac{1}{2}$$
.

 $\underline{\mathsf{Def}}$: La probabilità condizionata dell'evento E dato l'evento F è

$$P\{E|F\} = \frac{P\{E \cap F\}}{P\{F\}}$$

assumendo $P{F} > 0$.

Scelte per un panino:



Qual è $P\{\text{formaggio} \mid 2^{a} \text{ metà della settimana}\}$?

Lun – marmellata

Mar – formaggio

Mer – tacchino

1^a metà della settimana

Gio – formaggio

Ven – tacchino

Sab – formaggio

Dom – niente

2ª metà della settimana

$$P\{\text{formaggio } | 2^{\text{a}} \text{ metà}\} = \frac{P\{\text{formaggio } \cap 2^{\text{a}} \text{ metà}\}}{P\{2^{\text{a}} \text{ metà}\}} = \frac{\frac{2}{7}}{\frac{4}{7}} = \frac{2}{4}$$



Il cucciolo di cavallo è chiamato puledro.

Le cavalle partoriscono un puledro alla volta.

Ogni puledro ha uguale probabilità di essere maschio (colt) o femmina (filly).

Ci viene detto che una coppia di cavalli ha avuto 2 puledri, e che almeno uno di questi è un maschio.

Qual è P{entrambi maschi| ≥ 1 maschio}?

$$P\{\text{entrambi maschi} | \geq 1 \text{ maschio}\} = \frac{P\{\text{entrambi maschi} \cap \geq 1 \text{ maschio}\}}{P\{\geq 1 \text{ maschio}\}}$$

$$= \frac{P\{\text{entrambi maschi}\}}{P\{\geq 1 \text{ maschio}\}} = \frac{\frac{1}{4}}{\frac{3}{4}} = \frac{1}{3}$$



Il cucciolo di cavallo è chiamato puledro.

Le cavalle partoriscono un puledro alla volta.

Ogni puledro ha uguale probabilità di essere un maschio o una femmina.

Ci viene detto che una coppia di cavalli ha avuto 2 puledri, e che almeno uno di questi è un maschio.

Qual è P{entrambi maschi| ≥ 1 maschio}?

$$P\{\text{entrambi maschi} \mid \geq 1 \text{ colt}\} = \frac{1}{3}$$

