

GRANDI DEVIAZIONI PER IL PROCESSO EMPIRICO

Contesto del teorema di Sanov con notazioni diverse

w_1, \dots, w_n iid a valori \mathcal{X}

pensiamo $\mathcal{X} = \{a, \dots, z\} =$ alfabeto finito (anche $\mathcal{X} = \{0, 1\}$)

$w = (w_1, \dots, w_n) =$ Parola di n lettere: $w_1 \dots w_n$

$$\pi_n = \text{misura empirica} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \delta_{w_i}$$

$$\pi_n(2a3) = \frac{1}{n} |\{i: w_i = a\}| = \frac{\# \text{ di } a \text{ in } w}{n}$$

= frazione della a

π_n (misura empirica) individua la statistica della varie lettere

Vogliamo fare la statistica dei dittonghi, ...
ad esempio

$$\pi_n^{(2)}(\{ab\}) = \frac{\# \text{ coppie (consecutive) con } ab}{n-1}$$



su n lettere
osservo $n-1$ dittonghi

$$\pi_n^{(3)}(\{aca\}) = \frac{\# \text{ terne (consecutive) con } aca}{n-2}$$

$\pi_n^{(2)}$ probabilita su $\mathcal{X} \times \mathcal{X}$, $\pi_n^{(3)}$ probab. su $\mathcal{X} \times \mathcal{X} \times \mathcal{X}$, ...

è un po' sbonato che la normalizzazione cambia
conviene definire in modo esplicito il caso

$$w = w_1 \dots w_n \quad \text{parola di } n \text{ lettere}$$

$$w^{(n)} = \dots w_1 \dots w_n w_1 \dots w_n w_1 \dots w_n w_1 \dots w_n$$

= parole di ∞ lettere (senza i lati) ottenuta
ripetendo $w_1 \dots w_n$ in modo periodico

$$w^{(n)} \in X^{\mathbb{Z}}$$

ora

$$\pi_n^{(2)}(\{a, b\}) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \delta_{(w_i^{(n)}, w_{i+1}^{(n)})}(\{a, b\})$$

" è come avere aggiunto la prima lettera alla fine
della parola e contare tra gli n dittonghi "

$$\pi_n^{(3)}(\{a, c, a, b\}) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \delta_{(w_i^{(n)}, w_{i+1}^{(n)}, w_{i+2}^{(n)})}(\{a, c, a, b\})$$

Il processo empirico è il modo per ricordarsi
(con una sola probabilità) la statistica delle
lettere, dei dittonghi, ...

Per le applicazioni ai campi di Gauss \mathbb{Z}^d invece di \mathbb{Z}

$$\Omega = X^{\mathbb{Z}^d} \quad \text{le traslazioni come al solito}$$

$\mathbb{Z} \subset \mathbb{Z}^d \quad \text{Dic: } \Omega \ni$

$$(\partial_x w)_y = w_{y-x}$$

• $P_\theta(\Omega) =$ probabilità su Ω
invarianti per traslazioni: $\mu = \mu \circ \partial_x^{-1}$
 $\forall x \in \mathbb{Z}^d$

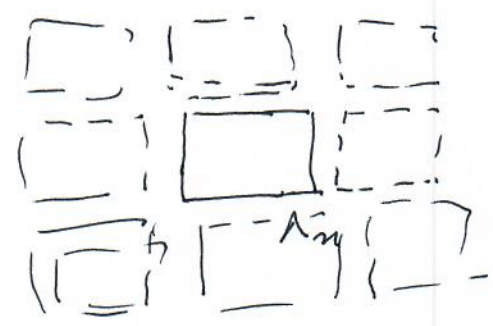
• Definizione Processo empirico

$\Lambda_n = \{1, \dots, n\}^d \subset \mathbb{Z}^d$ caso di lato n in \mathbb{Z}^d

campione $\{ \omega_x, x \in \Lambda_n \} \in \mathcal{X}^{\Lambda_n}$

lo ripeto in modo periodico

$\omega^{(n)} \in \mathcal{X}^{\mathbb{Z}^d}$



$$R_n^{\omega} = \frac{1}{|\Lambda_n|} \sum_{x \in \Lambda_n} \int \theta_x \omega^{(n)}$$

è una prob. su Ω

*per costruzione (lo ripeto in modo periodico)
è prob. su Ω invariante per traslazioni*

$$R_n \in \mathcal{P}(\Omega)$$

se campione aleatorio, tipo generato da v.e. iid

R_n probas. random invariante per traslazioni su Ω

Vediamo che effettivamente R_n contiene le informazioni sulla statistica delle lettere, dei ditonghi, ...
[caso $d=1$]

• Scegli $f: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ così

$$f(\omega) = \begin{cases} 1 & \text{se } \omega_0 = a \\ 0 & \text{altrimenti} \end{cases}$$

$$R_n(f) = \frac{1}{n} \sum_{x=1}^n \int \theta_x \omega^n (f)$$

$$= \frac{1}{n} \sum_{x=1}^n \mathbb{1}_{(\partial_x w^n)_0 = a}$$

$$= \frac{1}{n} \sum_{x=1}^n \mathbb{1}_{w_x = a} = \frac{\# a \text{ in } w_1 \dots w_n}{n}$$

• scegli

$$\#(w) = \begin{cases} 1 & \text{se } w_0 = a, w_1 = b \\ 0 & \text{altrimenti} \end{cases}$$

$$R_n(P) = \dots = \frac{1}{n} \sum_{x=1}^n \mathbb{1}_{\left(\frac{1}{n} \sum_{x=1}^n (\partial_x w^n)_0, (\partial_x w^n)_1 \right) = (a, b)}$$

$$= \frac{1}{n} \# \text{dittonghi } ab \text{ per la parola } \overbrace{w_1 \dots w_n}^{[n \text{ dittonghi}]}$$

OSS

Π_n = misura empirica

$$\#(A) / \#(X) = \frac{1}{\#(A)} \sum_{x \in A} \delta_{w_x} \quad \text{Probab. su } X$$

R_n = processo empirico

$$= \frac{1}{\#(A)} \sum_{x \in A} \delta_{\partial_x w^{(n)}} \quad \text{prob. su } X^{\mathbb{Z}^d} \text{ inv. per traslazioni}$$

il marginale di R_n su un sito fissato
 [tutti quelli per inv. per trasl.] è proprio
 la misura empirica

Scopo: grandi deviazioni per R_n , prima
 nel caso cioè poi per campi di Gauss

• Legge dei grandi numeri per il processo empirico

(28)

$\omega \in \mathbb{R}^d$ iid con legge μ
(a valori in X compatto)

$\Omega = X^{\mathbb{Z}^d}$ $\mathcal{P}(\Omega)$ con topologia della conv. debole

Prop Sia $\mathbb{P} = \mu^{\otimes \mathbb{Z}^d}$ probabilità prodotto
su Ω (è invariante per traslazioni)

$R_n \xrightarrow{\text{Prob}} \mathbb{P}$ conv. in probabilità

dim Per compattezza di $\mathcal{P}(\Omega)$ basta identificare i punti limite

ovvero $\forall f \in C(\Omega)$ $R_n(f) \xrightarrow{\text{Prob}} \mathbb{P}(f)$

per densità basta considerare il caso f locale

- f dipende solo da ω_0

$$R_n(f) = \frac{1}{n} \sum_{x \in \mathbb{Z}^d} f(\omega_x) \xrightarrow{\text{Prob}} \int \mu(d\omega) f(\omega_0)$$

$\rightarrow \mu(f)$ legge grandi numeri variabili iid

- f dipende solo da ω_0, ω_{e_1} (o e_i)

è una situazione analoga a questa

X_1, \dots, X_n iid (a valori in \mathbb{R}) con legge μ

$f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ continua e limitata

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n-1} f(X_i, X_{i+1}) \xrightarrow{\text{IP}} \int_{\mathbb{R}^2} \mu(dx) \mu(dy) f(x, y)$$

Poiché (X_i, X_{i+1}) e (X_j, X_{j+1})

(29)

sono indipendenti non appena $|i-j| > 1$

viene facile

[usare desyshev come legge debole dei grandi numeri]

Se f è locale dipende solo da un numero finito di w_x , $x \in \mathbb{Z}^d$ è lo stesso

Grandi deviazioni per il processo empirico
nel caso iid

Ambientazione topologica

X polacco compatto (per noi $X = \{0, 1\}$)

$\Omega = X^{\mathbb{Z}^d}$ con topologia prodotto : polacco compatto

$\mathcal{P}(\Omega)$: probabilità su Ω
con topologia indotta " "
convergenza debole

$\mathcal{P}_0(\Omega)$: - - -
... invarianti per traslazioni

è un sottoinsieme denso di $\mathcal{P}(\Omega)$

\rightsquigarrow topologia relativa - - - polacco compatto

$\mu \in \mathcal{P}(X)$ legge di w_x

$\mathbb{P} = \mu^{\otimes \mathbb{Z}^d} \in \mathcal{P}_0(\Omega)$

R_n processo empirico: Variabili aleatorie
a valori $\mathcal{B}_0(\mathcal{R})$

• Vi ricordo $ent(\cdot | \cdot)$

[discussa nel caso $\mathcal{R} = \{0,1\}$ e μ uniforme,
ma è lo stesso in questa situazione]

$$ent(\cdot | P) : \mathcal{B}_0(\mathcal{R}) \rightarrow [0, +\infty]$$

esc e affine

se $Q \in \mathcal{B}_0(\mathcal{R})$

$$ent(Q | P) = \lim_{N \uparrow \infty} \frac{1}{|N|} Ent(\pi_N Q | \pi_N P)$$

superadditività

$$\downarrow$$

$$= \sup_{N \subset \mathbb{Z}^d} \frac{1}{|N|} Ent(\pi_N Q | \pi_N P)$$

marginale su $\mathcal{R}_N = \mathcal{X}^N$

$\mu \otimes \Lambda$

[P è prodotto]

TEO (Principio di grandi deviazioni per il processo empirico)

R_n soddisfa un principio di grandi deviazioni
con tasso $I : \mathcal{B}_0(\mathcal{R}) \rightarrow [0, +\infty]$ dato da

$$I(Q) = ent(Q | P)$$

ovvero

• $\forall C$ chiuso in $\mathcal{B}_0(\mathcal{R})$

$$\lim_n \frac{1}{|N_n|} \log P(R_n \in C) \leq - \inf_{Q \in C} ent(Q | P)$$

• $\forall A$ aperto in $\mathcal{B}_0(\mathcal{R})$

$$\lim_n \frac{1}{|N_n|} \log P(R_n \in A) \geq - \inf_{Q \in A} ent(Q | P)$$

OSS Sanov è un corollario.

(31)

In fatti se $\mathcal{Q} = \pi \otimes \mathbb{Z}^d$ ($\mathcal{P} = \mu \otimes \mathbb{Z}^d$)

allora

$$\text{ent}(\mathcal{Q} | \mathcal{P}) = \bar{\text{Ent}}(\pi | \mu)$$

per costruzioni si tratta di unificare due se

fisso $\mathcal{P} / \mathcal{Q}$ il maggiore di \mathcal{Q} su un sito ($= \pi$)

la scelta più conveniente è $\mathcal{Q} = \pi \otimes \mathbb{Z}^d$

Esercizio: su $\mathcal{X} \times \mathcal{X}$ sia $\mathcal{P} = \mu \times \mu$

sia ora \mathcal{Q} pos. su $\mathcal{X} \times \mathcal{X}$ con gli stessi
marginali ($= \pi$)

Allora

$$\text{Ent}(\mathcal{Q} | \mu \times \mu) \geq \bar{\text{Ent}}(\pi \times \pi | \mu \times \mu)$$

"

$$\geq \bar{\text{Ent}}(\pi | \mu)$$

dim

~~Per~~ Per il Teorema di Sanov scegliamo
perturbazioni risuando nel mondo di v.d. i.i.d
Qui non basterà più -

• stima dall'alto

La strategia è come per Sanov, ci organizziamo
una famiglia di "cambi esponenziali" e poi
ottimiziamo sul parametro

$$\mathcal{P}_\lambda = \mu^{\otimes \lambda}$$

$\lambda \in \mathbb{Z}^d$

legge originarie

fissa

$$f : \mathcal{R} \rightarrow \mathbb{R}$$

continua e locale

(autonormalizzate lin. kate)

ed introduci

$$\mathcal{P}_\lambda^f$$

come segue

$$\frac{dP_\Lambda^F}{dIP_\Lambda^F} = \frac{1}{Z_\Lambda^F} \exp \{ |\Lambda| R_\Lambda(F) \}$$

costante di normalizzazione

oss se $f(\omega) = \phi(\omega_0)$ [f dipende solo da ω in 0]

IP_Λ^F è ancora prodotto, $Z_\Lambda^F = H(e^\phi)^{|\Lambda|}$, ...
 .. è come Sarov

Ripeti la stessa strategia due per Sarov.
 con gli ingredienti dei due lemmi seguenti concludi

Lemma 1 Sia f locale (continua e limitata)

$$P(F) = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{|\Lambda_n|} \log Z_{\Lambda_n}^F \text{ esiste}$$

Lemma 2 Sia $Q \in \mathcal{P}_0(\mathcal{R})$.

$$\text{ent}(Q | P) = \sup_{F \text{ locali}} \{ Q(F) - P(F) \}$$

dim Lemma 1

In effetti è \exists del limite termodinamico per la pressione nel caso (prima non considerato) di condizioni al bordo periodiche

infatti *ω ripetuta periodicamente*

$$|\Lambda| R_\Lambda(F) = \sum_{x \in \Lambda} f(\theta_x \omega^{(n)})$$

$$= H_\Lambda(\omega | \text{periodiche}) = \sum_{x \in \Lambda \neq \emptyset} \phi_x(\omega^{(n)})$$

per un opportuna interazione \mathbb{F} di portata finita

19

dim lemma 2

$$(a) \sup_{F \text{ locali}} \{ Q(F) - P(F) \} \geq \text{ent}(Q | IP)$$

se $f \in \mathfrak{F}_\Lambda$ [$f \in \mathfrak{F}_\Lambda$ mis : dipende solo da ω_x con x in Λ]

$$P(F) \leq \frac{1}{|\Lambda|} \log \mathbb{E}(e^{|\Lambda| F})$$

↖ valore di attesa rispetto a IP (che è prodotto)

Lo dimostro dopo

Usa questa diseg. con $f \in \mathfrak{F}_\Lambda$ rimpiazzate da $\frac{f}{|\Lambda|}$

$$Q\left(\frac{f}{|\Lambda|}\right) - P\left(\frac{f}{|\Lambda|}\right) \geq \frac{1}{|\Lambda|} \left[\underbrace{Q(f)}_{\pi_\Lambda Q} - \log \underbrace{\mathbb{E}(e^f)}_{\pi_\Lambda IP} \right]$$

ottimizzo su

$f \in \mathfrak{F}_\Lambda$ via formula variazionale di Ent(-|.)

$$\sup_{f \in \mathfrak{F}_\Lambda} \{ Q(F) - P(F) \} \geq \frac{1}{|\Lambda|} \text{Ent}(\pi_\Lambda Q | \pi_\Lambda IP)$$

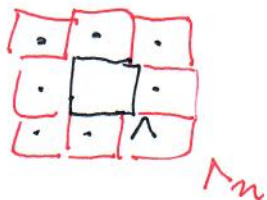
ora ottimizzo su $\Lambda \subset \mathbb{Z}^d$ e concludo

$$\left[\text{ent}(Q | IP) = \sup_{\Lambda \subset \mathbb{Z}^d} \frac{1}{|\Lambda|} \text{Ent}(\pi_\Lambda Q | \pi_\Lambda IP) \right]$$

- Dimostrare la stima

$$f \in \mathcal{F}_\Lambda$$

(34)



$$\Lambda_n = \cup_{x \in \Lambda_n} \{x_k + \gamma\}$$

[unione disgiunta]

$$Z_{\Lambda_n}^F = \mathbb{E} \left(e^{\sum_{x \in \Lambda_n} \theta_x F} \right) = \mathbb{E} \left(e^{\sum_{x \in \Lambda_n} \theta_x F} \right)$$

$$= \mathbb{E} \left(\prod_{\gamma \in \Lambda} e^{\sum_{x \in \Lambda} \theta_{x+\gamma} F} \right)$$

Holder

$$\leq \prod_{\gamma \in \Lambda} \mathbb{E} \left(e^{|\Lambda| \sum_{x \in \Lambda} \theta_{x+\gamma} F} \right)^{1/|\Lambda|}$$

non ci sono più sovrapposizioni

$$= \prod_{\gamma \in \Lambda} \prod_{x \in \Lambda} \mathbb{E} \left(e^{|\Lambda| F} \right)^{1/|\Lambda|} = \mathbb{E} \left(e^{|\Lambda| F} \right)^{\frac{|\Lambda_n|}{|\Lambda|}}$$

ricavo

$$\frac{1}{|\Lambda_n|} \log Z_{\Lambda_n}^F \leq \frac{1}{|\Lambda|} \log \mathbb{E} \left(e^{|\Lambda| F} \right)$$

ora $n \rightarrow \infty$ e finisco

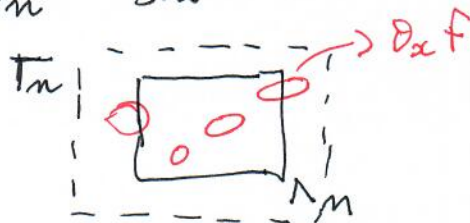
(b) $\forall F$ locale

$$\text{ent}(\mathcal{Q}(F)) \geq \mathcal{Q}(F) - P(F)$$

qui uso $P(F)$ come limite ottenuto con condizioni al bordo ~~arbitrarie~~ arbitrarie.

Fiss $f \in \mathcal{F}_\Lambda$. sia dato Λ_n sia

$$F = \sum_{x \in \Lambda_n} \theta_x f$$



$\bar{e} \in \mathcal{F}_{T_n}$ mis per un T_n un po' più grande

$$\frac{|A_n|}{|T_n|} \rightarrow 1$$

(35)

Per la formula variazionale di Ent(\cdot)

$$\text{Ent}(\pi_{T_n}^Q | \pi_{T_n}^P) \geq Q(F) - \int \log E(e^F)$$

divido per $|A_n|$ e passo al limite

$$\text{ent}(Q|P) = \lim_n \frac{1}{|A_n|} \text{Ent}(\pi_{T_n}^Q | \pi_{T_n}^P)$$

$$Q(P) = \lim_n \frac{1}{|A_n|} Q(F)$$

$$P(F) = \lim_n \frac{1}{|A_n|} \int \log E(e^{F})$$

• Stima dal basso (Alcuni dettagli omissi)

Stesse strategie che nel caso di Sanov. ovvero

Fissa $Q \in \mathcal{P}_g(\Omega)$

devo cambiare la legge del campione $\{\omega_n, x \in \mathbb{R}\}$
in modo che

• la legge dei grandi numeri sia Q

$$\lim_n \frac{1}{|A_n|} \text{Ent}(\text{Modificata} | \pi_{T_n}^P)$$

$$\leq \text{ent}(Q|P)$$

$$\lim_n \frac{1}{|A_n|} \text{Ent}(\text{legge modificata} | \text{legge originaria}) \leq \text{ent}(Q|P)$$

Facciamo questo nel caso in cui Q è ergodica
f invariante per traslazioni \Rightarrow f costante Q p.s.

Esempio \mathcal{Q} non ergodica $\mathcal{R} = \{0,1\}^{\mathbb{Z}}$

fissa una moneta $w_0 = \begin{cases} 0 & \text{prob } 1-p \\ 1 & \text{prob } p \end{cases}$

poi $w_x = w_0 \quad \forall x \in \mathbb{Z}^d \setminus \{0\}$

evidentemente, per questa \mathcal{Q} ,

$$\mathcal{Q} = (1-p) \delta_0 + p \delta_1$$

$\delta_0 \xrightarrow{w_x = 0 \quad \forall x}$ $\delta_1 \xrightarrow{w_x = 1 \quad \forall x}$

è vero in generale ogni $\mathcal{Q} \in \mathcal{P}_0(\mathcal{R})$ si può scrivere come combinazione convessa (infinita in generale) di probabilità ~~totali~~ ergodiche

$$\mathcal{P}_0(\mathcal{R})_e = \{ \mathcal{Q} \in \mathcal{P}_0(\mathcal{R}) \text{ ergodiche} \}$$

estremali

• Se \mathcal{Q} è ergodica, per il teorema ergodico di Birkhoff

se $f \in C(\mathcal{R})$ (\forall ~~funzioni~~ ~~limitate~~)

$$\frac{1}{|A_n|} \sum_{x \in A_n} \mathcal{Q}_x f \xrightarrow{\mathcal{Q} \text{ q.s.}} \mathcal{Q}(f)$$

Data \mathcal{Q} diciamo la nuova legge del campione $w_x, x \in A_n$ come il marginale di \mathcal{Q} su \mathcal{R}_{A_n}

• Per il Teorema ergodico ricavo

$$\mathcal{R}_n \xrightarrow{\mathcal{Q} \text{ prob}} \mathcal{Q}$$

[non basta più legge dei grandi numeri per la v.e. iid]

• Per definizione di $ent(\cdot|\cdot)$

$$ent(Q|P) = \lim_n \frac{1}{|A_n|} Ent(\underbrace{\pi_{A_n} Q}_{\text{scelgo il campione con questa legge}} | \pi_{A_n} P)$$

scelgo il campione con questa legge

Devo fare la stima dal basso $\forall Q$ t.c. $ent(Q|P) < \infty$ e ho fatto solo Q ergodiche.

Argomento di densità

Finora ho dimostrato stime dal basso con I_0 fatto così

$$I_0(Q) = \begin{cases} ent(Q|P) & \text{se } Q \text{ è ergodica} \\ +\infty & \text{altrimenti} \end{cases}$$

affermazione vuota: $Pr_{Q_j}(-) \geq 0$

Per l'osservazione dell'altra volta posso migliorare tale stima facendo l'involuppo osc di I_0 ,

$$I = sc^- I_0$$

è ... miracolo ... $I(Q) = ent(Q|P)$

Lemma [Lemma di densità]

Sia $Q \in \mathcal{P}_\theta(\mathcal{X}) \ni$ successione Q_j

con Q_j ergodiche t.c.

• $Q_j \rightarrow Q$

• $ent(Q_j|P) \rightarrow ent(Q|P)$

oss $P_\theta(\mathcal{R})$ è un convesso peculiare: gli elementi estremali sono pure densi

Vedi Lemma 6.9 libro Sippola inon per la dimostrazione.

Discuto invece come costruire \mathcal{Q}_j per l'esempio di prima

$$\mathcal{Q} = (1-p)\delta_0 + p\delta_1$$

$$\begin{array}{ccccccc} & & \xleftarrow{(1-p)^j} & & \xleftarrow{p^j} & & \\ \text{ooo} & \text{oo} & \text{iii} & \dots & \text{iii} & \text{ooo} & \text{ii} & \dots & \text{iii} & = \omega^j \\ \text{ooo} & \text{oo} & \text{iii} & \dots & \text{iii} & \text{ooo} & \text{ii} & \dots & \text{iii} & \end{array}$$

ripeti periodicamente

ω è periodico \leadsto vale il teorema ergodico
 così non è però invariante per traslazioni
 devi fare la media sulle traslazioni

$$\mathcal{Q}_j = \frac{1}{j} \sum_{i=0}^{j-1} \delta_{\theta_i \omega^j}$$

evidentemente $\mathcal{Q}_j \rightarrow (1-p)\delta_0 + p\delta_1$

poiché $\text{ent}(\cdot | \mathbb{P})$ è affine

$$\text{ent}(\mathcal{Q} | \mathbb{P}) = (1-p) \text{ent}(\delta_0 | \mathbb{P}) + p \text{ent}(\delta_1 | \mathbb{P})$$

si capisce (?) che anche $\text{ent}(\cdot)$ si aggiusta