Lezione 9 maggio 2023

Recap da p.94, dopo proposizione 147.

Abbiamo visto che $S_{tn}=S_n=\beta_1\beta_2...\beta_nS_0$, considerando anche il 'reticolo di scenari' con i possibili esiti, così chiamato perchè ci sono nodi uguali per valori/casi diversi. Successivamente abbiamo definito lo spazio (Ω, ξ, P)

$$\Omega \doteq \{w \equiv (w_n)_{n=1}^N | w_n = 1 \cup w_n = 0\} = \{0,1\}^N = X_{n=1}^N \{0,1\}$$
 , ovvero il

prodotto cartesiano delle N coppie.

La nostra famiglia di eventi E è composta da tutti i possibili sottoinsiemi di Ω , ovvero $E=P(\Omega)$, con P operatore insieme delle parti. Si ha che $|E|=2^{\Omega}=2^{2^{\Omega}}$

Per completare lo spazio di probabilità ci manca la probabilità. Se ho uno spazio di probabilità discreto e la relazione $\sum_{w \in \Omega} P(w) = 1$ e $P(E) = \sum_{w \in \Omega} P(w)$ allora la probabilità definita è quella naturale (casi favorevoli su tutto).

Prendo la successione
$$w=(w_n)_{n=1}^N$$
, allora $P(w)=p^kq^{n-k}$ con $k=\{n=1,..N:w_n=1\}$

Se N = 4, e la sequenza è $\{0,1,0,1\}$ allora $P(\{0,1,0,1\})=p^2q^2$, semplicemente conto gli '0' e gli '1'.

E' vero che
$$\sum_{w \in \Omega} P(w) = 1$$
?

Il metodo più semplice è fissare il numero di '1', e sommare tutti i possibili numeri di '1', ovvero $\sum_{k=0}^{N} \sum_{w \in \Omega} p^k q^{n-k} \text{ l'idea è riportarci alla formula del binomio di Newton che sappiamo fare 1. Si chiama$ **Probabilità oggettiva**, non dipende dall'osservatore, so solo che se un evento è positivo, allora il titolo si apprezza, sennò si deprezza. (In pratica fisso k=0 e conto, fisso k = 1 e conto...)

Riprendiamo qualche concetto di statistica: (Ω, ξ, P) , $X: \Omega \to R^M, M \in N$

Tutte le possibili funzioni a valori in Ω sono $F(\Omega,R^M)$, quando è che X è variabile aleatoria? Dalla teoria, la condizione è che $\{X\in B\}\in \xi$ per ogni B appartenente a $B(R^M)$. Se lo spazio di probabilità è discreta, **qualunque cosa è osservabile**, e quindi qualsiasi cosa è una variabile aleatoria. Allora in F ho tutte le variabili aleatorie, quindi non devo pormi mai il problema. (Per l'esattezza un vettore aleatorio N-dimensionale). E' sempre vero che $\xi=P(\Omega)$

.

Ci siamo poi chiesti i momenti finiti delle variabili aleatorie. Esiste $\int_{\Omega} |X|^K dP$ per avere momento di ordine K, ma qui, essendo discreto, ci riconduciamo a:

 $\sum_{w \in \Omega} |X(w)|^K P(w)$ momento di ordine k di una v.a. discreta.

 $|X(u)|=\sqrt{(\sum_{m=1}^N X_m(w)^2)}$ con $X=(X_1,..,X_M)$ perchè siamo nel caso M dimensionale, se M=1 allora torniamo al caso monodimensionale col semplice modulo. Per quanto questi oggetti siano enormi, sono sempre finiti, per ogni k il momento di ordine k è sempre finito, perchè lo spazio di probabilità è finito. La somma è finita. Devo calcolarli!

A noi interessa il momento crudo del primo ordine, cioè la media, $E[X] = (E[X_1],...,E[X_M])$ cioè la media del vettore aleatorio è data dalla media dei singoli elementi. Vettore delle medie delle componenti.

Siamo interessati anche il momento crudo del secondo ordine $E[XX^T]$ con $X=(X_1,..,X_M)^T$, la matrice è data da $(M\times 1)\times (1\times M)$ (rispettivamente X ed X trasposta), ovvero la matrice di dimensione MxM, simmetrica, contenente tutte le speranze di tutti i possibili prodotti.

$$E[XX^T] = egin{pmatrix} E[X_1^2] & E[X_1X_2] \ E[X_1X_2] & E[X_2^2] \end{pmatrix}$$

In realtà, ci interessa il **momento centralizzato di X**, ovvero la **Varianza**, cioè momento crudo di X - E[X]: $Var(X) = M_2(X) = M_2'(X - E[X])$, ovvero la matrice varianze (quelle sulla diagonale principale) e covarianze delle componenti di X:

$$\begin{pmatrix} E[(X_1-E[X_1])^2] & E[(X_1-E[X_1])(X_2-E[X_2])] \\ E[(X_1-E[X_1])(X_2-E[X_2])] & E[(X_2-E[X_2])^2] \end{pmatrix}$$

NOTA: è come la matrice di prima, solo che nell'argomento il momento è centrato.

Vogliamo anche Skewness e Kurtosi. Se io ho variabile aleatoria X, essa ha tutti i momenti di ordine k. $M_3'(X) = (E[X_k X_l X_m])_{k,l,m=1}^M$ ovvero tutti i possibili prodotti 3 a 3, **TENSORE DI ORDINE 3.** $M_4'(X) = (E[X_j X_k X_l X_m])_{j,k,l,m=1}^M$ **TENSORE DI ORDINE 4**. Se ripensiamo a $M_2'(X)$ è un tensore di ordine 2, cioè di dimensione 2, un tensore di ordine 3 è matrice cubica nello spazio di dimensione 3, nell'ordine 4 è un cubo nello spazio di dimensione 4. Generlamente, è matrice di dimensione k.

La cosa interessante è che la 'lista' gli elementi distinti (che vengono moltiplicati) è il numero delle combinazioni con ripetizione di m elementi con classe 3: $C_{M,3}^{(2)}=\binom{M+3-1}{3}=\frac{M(M+1)(M+2)}{6}$

$$C_{M,4}^{(2)} = inom{M+4-1}{4}$$

$$C_{M,2}^{(2)} = inom{M+2-1}{2}$$

Concentriamoci sul caso M^4 : avrò tre indici j,k,l,m: Se fisso j ho $\{1,..,M\}$ scelte, poichè prodotto commutativo posso prendere $k\geq j$, se lo prendessi più piccolo, sarebbe uguale al caso in cui inverto le due cose. Fisso $l\geq k$, fisso $m\geq l$.

Per individuare 4 elementi ho fatto funzione non decrescente: $\phi:\{1,2,3,4\} \to \{1,...,M\}$, ovvero le combinazioni con ripetizioni ordinate (non decrescente) di 4 elementi che si possono ripetere. Ne sono esempi (2,2,3,4) o (2,2,2,4).

Skewness e Kurtosi in funzione di una nuova V.A 'Y'

con $ightarrow \dot{=}$ "creo una nuova variabile aleatoria definita come a seguire"

 $Y \doteq Var(X)^{-1/2}(X-E[X])$ Se fosse una variabile aleatoria, e non un vettore, corrisponderebbe a $\frac{X-\mu_x}{\sigma_x}$. Y è così definita per poter *standardizzare* la variabile X, quando essa è un vettore, è matrice varianza covarianza, simmetrica, semidefinita positiva.

- Skew(X) = $M_3'(Y)$
- $\bullet \ \, \mathsf{Kurtosi}(\mathsf{X}) = M_4'(Y)$

La skewness di X è il momento crudo di ordine 3 della Y, la kurtosi di X è il momento di sordine 4 di Y.

Questo nostro spazio $F(\Omega,R^M)=L^2(\Omega,R^M)$ spazio di Hillbert, identificato da:

$$\langle X,Y \rangle = \sum_{w \in \Omega} X(w)^T Y(w) P(w), orall X, Y \in F(\Omega,\mathbb{R}^M)$$

Torniamo al modello vero e proprio, con $B_1,...,B_M$ $B_n(w)=B_n((w_k)_{k=1}^N)=$ u se $w_m=1$ oppure d se $w_m=0$ $B_n:\Omega\to R$ lo ignoro tutte le successioni tranne l'n-esima.

ESEMPIO

N = 5, considero $B_3(0,1,1,0,0)$, vedo il terzo elemento, è 1, allora tutto vale 'u'. Se $B_3(0,1,0,0,1)$, il terzo elemento è 0, allora vale tutto 'd'.

Quanto vale $P(B_n=u)$? essa è $P(\{w\in\Omega:w_n=1\})$, ma questa probabilità dipende da p^kq^{n-k} allora questa probabilità è 'p', altrimenti sarebbe 'q'. Intuitivamente abbiamo pensato a

1/2, che sarebbe vero per p = 1/2, ma abbiamo detto che è un p generico.

Si dimostra che, con questa probabilità introdotta, $B_1, ..., B_M$ sono totalmente indipendenti, per come sono state definite (dimostrazione sulle note).

Filtrazione

 $\xi=P(\Omega)$ con P insieme delle parti. La sigma algebra degli eventi, cioè ξ , posso osservarla solo alla maturità T. lo però vorrei fare previsioni, non voglio aspettare. La filtrazione è un modello di informazione che si rileva progressivamente nel tempo. Andando avanti, la nostra informazione aumenta, ma c'è altra informazione che non è stata ancora rivelata. A t=0 osservo S_0 , dell'andamento futuro del prezzo non so nulla, non so quale omega tra $(w_1^*,..,w_N^*)$ si rivelerà. A t = 0 la mia sigma algebra iniziale della mia filtrazione è $F_o=\{\Omega,0\}$, informazione banale di Dirac. Passo a t = 1, sappiamo se è uscito un caso positivo o negativo, cioè se $w_1=1$ o $w_1=0$. Riesco a vedere $\{w\in\Omega,w_1=1\}=E_1$ oppure $\{w\in\Omega,w_1=0\}=E_0$ Allora avrò $F_1=\{\Omega,0,E_0,E_1\}$, inoltre F_0 è contenuto in F_1 , inoltre è σ -algebra.

A t = 2 saprò se $w_1=1$, allora $w_2=1$ oppure se $w_2=0$. Se $w_1=0$, allora $w_2=1$ oppure $w_2=0$

$$E_{0,0} = \{w \in \Omega : w_1 \cap w_2 = 0\}$$

$$E_{0,1} = \{ w \in \Omega : w_1 = 0 \cap w_2 = 1 \}$$

$$E_{1,0} = \{w \in \Omega : w_1 = 1 \cap w_2 = 0\}$$

$$E_{1,1} = \{ w \in \Omega : w_1 \cap w_2 = 1 \}$$

Il mio spazio σ -algebra è $\{\Omega,0,E_{0,0},E_{0,1},E_{1,0},E_{1,1}\}$ ma non basta, ad esempio mancano E_0 ed E_1 , visto che F_0 è incluso in F_1). Devo aggiungere anche i complementari. Prendo dunque la più piccola sigma algebra contenente questi elementi. Una filtrazione di Ω è una famiglia $(F_n)_{n=0}^M$ dove Fn è sigma algebra di eventi contenuta in ξ , F_n è contenuto in :

$$F_{n+1}, \forall n = 0, .., M-1$$

Abbiamo visto che ogni $B_n:\Omega\to R$ è una ξ -variabile aleatoria, rispetto a sigma algebra generale riesco a vedere valori assunti. Posso dire di più, ovvero che è F_n variabile aleatoria. Non devo aspettare la fine del fenomeno, ma basta che arrivi al tempo n. B_n lo saprò al passo n-esimo, non mi servono quelli dopo, e quindi non mi serve l'intero spazio. F_n è la più piccola sigma algebra generata da $B_1,...,B_n$, cioè $F_n=\sigma(B_1,..,B_n)$.

Cosa è un processo stocastico, a fronte delle nuove conoscenze acquisite?

Un processo stocastico su Ω è una qualunque famiglia $(X_n)_{n=0}^N$ di variabili aleatorie X_n : $\Omega \to R^M$. Il processo si dice ADATTATO ad una filtrazione F_n se, $\forall n=0,1,...,N$ X_n è osservabile rispetto a F_n . Le v.a. del nostro processo devono essere osservabili rispetto a tutta l'algebra, ma anche rispetto alla filtrazione assegnata, ovvero in maniera progressiva, senza aspettare fino alla fine. Un processo stocastico è *predicibile* rispetto ad una filtrazione se, $\forall n=0,...,N$, la v.a. è osservabile rispetto a F_{n-1} , cioè so che valore prenderà la v.a. un tempo prima. Nel modello monoperiodale osservavamo a t=0 S_0 costruendo portafoglio, con quantità X del bond e quantià Y dello stock. A t = T vedevamo S_T , e ottenevamo xB_T+yS_T . Adesso ho a t=0 ho portafoglio (x_1B_0,y_1S_0) , a t=1 (x_1B_1,y_1S_1) Il valore che prende è un processo adattato (lo so solo al tempo corrispondente), ma la sua configurazione è predicibile (la forma assunta è sempre la stessa, e l'ho scelta al tempo 0). Gli aggiustamenti sono progessivi nel tempo, devo mettere in piedi strategia modificabile in 'corso d'opera'.