



Corso Luigi Einaudi, 55 - Torino

Appunti universitari

Tesi di laurea

Cartoleria e cancelleria

Stampa file e fotocopie

Print on demand

Rilegature

NUMERO: 1930A -

ANNO: 2016

A P P U N T I

STUDENTE: Pinto Cora

MATERIA: Metodi numerici e statistici per l'ingegneria - Prof Gasparini, Grillo, Falletta

Il presente lavoro nasce dall'impegno dell'autore ed è distribuito in accordo con il Centro Appunti.

Tutti i diritti sono riservati. È vietata qualsiasi riproduzione, copia totale o parziale, dei contenuti inseriti nel presente volume, ivi inclusa la memorizzazione, rielaborazione, diffusione o distribuzione dei contenuti stessi mediante qualunque supporto magnetico o cartaceo, piattaforma tecnologica o rete telematica, senza previa autorizzazione scritta dell'autore.

**ATTENZIONE: QUESTI APPUNTI SONO FATTI DA STUDENTIE NON SONO STATI VISIONATI DAL DOCENTE.
IL NOME DEL PROFESSORE, SERVE SOLO PER IDENTIFICARE IL CORSO.**

METODI NUMERICI e STATISTICI

PROBABILITÀ


↓
 MATEMATICA dell'INCELTZZA
 utilizzata quando si ha a che fare con
 FENOMENI ALEATORI
 → privi di certezza ←

ESPERIMENTI ALEATORI

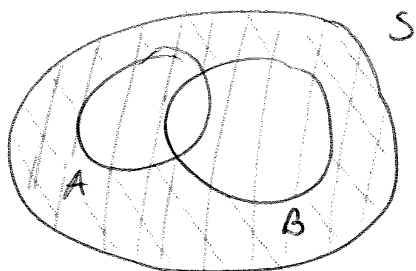
operazioni che non possono essere previsti
 con certezza.

↓
 Risulta necessario individuare
 l'INSIEME degli ESITI/RISULTATI

S = insieme dei possibili esiti dell'esperimento

Esperimento	S	Esempi di EVENTI
Lancio di un dado	$\{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$	$\{2, 4, 6\}$ = "Esce un n° pari"
Lancio di una moneta	$\{T, C\}$	$\emptyset, \{T\}, \{C\}, S$
Lancio due tetraedri	$\{(1,1), (1,2), (1,3), \dots, (4,4)\}$ (16 coppie)	"la somma è superiore a 6" = $\{(4,3), (3,4), (4,4)\}$ (0 ≠ 0, non 6, altrimenti sarebbe direttamente superiore)
Corso di 7 cavalli	$\{(1,2,3,4,5,6,7), (1,2,3,4,5,7,6)\}$ 7!	"Il 5 arriva tra i primi 3" = E "Il 5 arriva primo" = F $F \subseteq E = F$ implica $E \supseteq F$ $F \cap E = F$ $F \cup E = E$ 
Misura una resistenza elettrica	$[0, \infty) \text{ o } \mathbb{R}^+$	
ECG	Insieme di funzioni	

LEGGI di DE MORGAN



$$\rightarrow (A \cup B)^c = A^c \cap B^c$$

$$\rightarrow (A \cap B)^c = A^c \cup B^c$$

Esempio:

Lancio di 2 tetraedri.

A = "La somma è pari"

B = "Entrambi i punteggi minori di 3"

$$C = \{(1,4), (2,3)\}$$

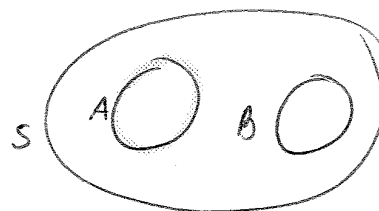
$$A \cap B = \{(1,1), (2,2)\}$$

$$A \cup B = \{(1,1), (2,1), (3,1), (1,2), (2,2), (4,2), (1,3), (3,3), (2,4), (4,4)\}$$

	1	2	3	4
1	2	3	4	5
2	3	4	5	6
3	4	5	6	7
4	5	6	7	8

Definizione: A e B si dicono **DISGIUNTI / INCOMPATIBILI / MUTUAMENTE ESCLUSIVI** se

$$A \cap B = \emptyset$$



↓
 Seconda conseguenza:



$$\boxed{P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B)}$$

Dim:
 $P(E \cup F) = P(I) + P(II) + P(III)$

$$P(E) = P(I) + P(II)$$

$$P(F) = P(II) + P(III)$$

$$\Rightarrow P(E \cup F) = P(E) + P(F) - P(II)$$

NB: Quando $A \cap B = \emptyset \rightarrow$ assioma (3)

Esempio:

Tetraedro equo (= bilanciato) $\Rightarrow P(\text{"esce } i") = \frac{1}{4} \quad \forall i$

$$A = \text{"Esce un numero pari"} = \{2, 4\} = \{2\} \cup \{4\}$$

$$P(A) = P(\text{"2"} \cup \text{"4"}) = \frac{1}{4} + \frac{1}{4} = \frac{1}{2}$$

NB: Si effettua la somma poiché gli eventi sono DISGIUNTI! NON si verificano CONTEMPORANEAMENTE

Esempio:

Tetraedro NON equo (= sbilanciato)

$$P(\text{"1"}) = \frac{2}{5}$$

$$P(\text{"2"}) = P(\text{"3"}) = P(\text{"4"}) = \frac{1}{5}$$

$$P(A) = \frac{1}{5} + \frac{1}{5} = \frac{2}{5}$$

Esempio:

Corra di cavalli \rightarrow non tutte le 7! classifiche hanno la stessa prob.

Esempio:

Tetraedro equo

$$P(A) = P(\{2, 4\}) = \frac{2}{4} = \frac{1}{2}$$

Esempio:

2 Tetraedri equi lanciati a caso

$$P("i, j") = \frac{1}{16} = \text{probabilità di ogni esito}$$

A = "La somma è pari"

△ Meglio partire col contare il DENOMINATORE!

B = "Entrambi minori di 3"

$$P(A) = \frac{\# CF}{\# CP} = \frac{8}{16}$$

$$P(B) = \frac{4}{16}$$



Necessità di avere tecniche di conteggio
 → CALCOLO COMBINATORIO ←

DISPOSIZIONI SENZA RIPETIZIONE

Dato un insieme A di n elementi, le DISPOSIZIONI SENZA RIPETIZIONE di n elementi presi r alla volta sono:

$$n \cdot (n-1) \cdot \dots \cdot (n-r+1)$$

Ng: tenuto conto dell'ordine.

PERMUTAZIONI

Dato un insieme A di n elementi, le DISPOSIZIONI SENZA RIPETIZIONE di n elementi presi n alla volta sono:

$$n!$$

Esempio:

Permutazioni delle cifre $0, \dots, 9$ sono $10!$

Esempio:

Numero di modi in cui 6 tra 120 studenti si possono sedere in prima fila (6 posti!) è:

$$120 \cdot 119 \cdot 118 \cdot 117 \cdot 116 \cdot 115$$

Numero di modi in cui tutti i 120 posti potranno essere occupati
 $120!$

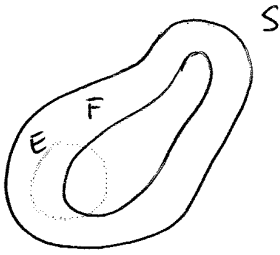
(commissioni)
Quanti sottoinsiemi di 6 persone si possono fare in una classe di 120.

n° di disposizioni di 120, 6 alla volta = $120 \cdot \dots \cdot 115$

$$\text{n° di commissioni} = \frac{120 \cdot 119 \cdot \dots \cdot 115}{6!}$$

Per ogni commissione vi sono $6!$. Il numero delle disposizioni è $>$ delle commissioni.

PROBABILITÀ CONDIZIONATA



→ Nuovo stato di informazione → cambia la probabilità!
 Immagino che l'evento F si verifichi!
 Si cerca ora la probabilità di un evento E sapendo che (DATO CHE) F si verifica!

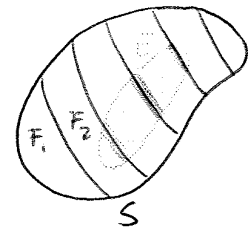
Def: si definisce PROBABILITÀ CONDIZIONATA di E dato F

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

$$P(F) > 0$$

NB: può essere vista come una ri-proporzione! Visto che otteno la probabilità di E successivamente all'info. che F si è verificato \Rightarrow ottengo la $P(E \cap F)$ e poi la confronto con quella di F! \bar{F} rappresenta il nuovo spazio degli esiti

Def: Si dice PARTIZIONE dell'evento certo S una famiglia di sottoinsiemi F_1, F_2, \dots se



- (i) Due a due DISGIUNTI: $F_i \cap F_j = \emptyset \quad \forall i \neq j$
- (ii) Che ricoprono S: $\cup F_i = S$

Dato un qualunque evento E, possiamo scrivere:

$$E = \cup_i (E \cap F_i)$$

\Downarrow

FORMULA
della PARTIZIONE

$$P(E) = P(\cup_i E \cap F_i) = \sum P(E \cap F_i)$$

↳ Si fissa ora l'attenzione su un singolo membro F_j della partizione e calcoliamo:

$$P(F_j | E) = \frac{P(F_j \cap E)}{P(E)} = \text{def. di prob. condizionata}$$

$$= \frac{P(E | F_j) \cdot P(F_j)}{P(E)}$$

FORMULA
di BAYES

$$P(F_j | E) = \frac{P(F_j) \cdot P(E | F_j)}{\sum_i P(F_i) \cdot P(E | F_i)}$$

Esempio: Cattolici, Valdesi e Agnostici

$$P(C | SI) = \frac{200}{1130} = \frac{P(C \cap SI)}{P(SI)} = \frac{P(C) \cdot P(SI | C)}{P(SI)}$$

Esempio: TEST DIAGNOSTICO / SCREENING

+ = "Il test è positivo"

M = "La persona è malata"

$$P(+ | M) = \text{SENSITIVITÀ}$$

$$P(- | M^c) = \text{SPECIFICITÀ}$$

Esperimento: screening, scegliamo "a caso" una persona da una popolazione e facciamo il test
 ↓
 prob. uniforme

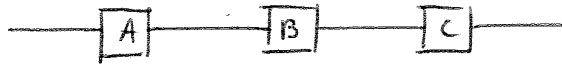
$$P(M) = \text{proportione di malati nella popolazione}$$

NB: le probabilità condizionate sono dati originari del problema!

L'assunzione di indipendenza semplifica i calcoli di sistemi di componenti.

Esempio: ELEMENTI IN SERIE (funzionano solo se funzionano tutti)

A, B, C indipendenti



A = "la componente A funziona"

B = " " " B " "

C = " " " C " "

S = "il sistema funziona"

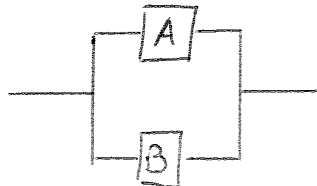
$$P(S) = P(A \cap B \cap C) = P(A \cap B) \cdot P(C) = P(A) \cdot P(B) \cdot P(C)$$

$$P(S) = P(A) \cdot P(B) \cdot P(C)$$

A, B, C in SERIE
INDIPENDENTI

Esempio: ELEMENTI IN PARALLELO (non funziona se non funziona nessuno)

A, B indipendenti

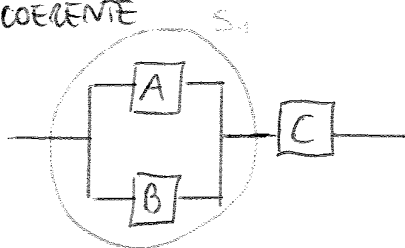


$$P(S) = 1 - P(S^c) = 1 - P(A^c \cap B^c) = 1 - P(A^c) \cdot P(B^c)$$

$$P(S) = P(A \cup B) = 1 - (1 - P(A))(1 - P(B)) = P(A) + P(B) - P(A)P(B)$$

Esempio: SISTEMA COERENTE

A, B, C
indipendenti



$$P(S) = P(S_1 \cap C) = P(S_1) \cdot P(C) = [1 - (1 - P(A))(1 - P(B))] \cdot P(C)$$

Composizioni di serie e parallelo

1^o ESERCITAZIONE (2 ottobre 2015)

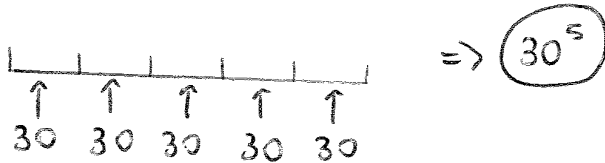
① Targhe con 5 caratteri

- Cifra da 0 → 9 (10)
- Lettera (20)



30 caratteri in totale

(a) Calcolare il numero di targhe distinte che si possono creare



(b) Scelta una targa a caso → probabilità che NON ci siano ripetizioni

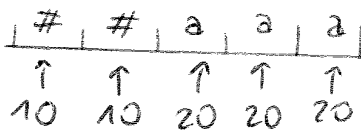
Esperimento aleatorio! Ogni targa ha la stessa probabilità di uscire ⇒ PROBABILITÀ UNIFORME

$$P(B) = \frac{\#CF}{\#CP} = \frac{30 \cdot 29 \cdot 28 \cdot 27 \cdot 26}{30^5} = 0,7037 = 70,37\%$$

(c) Scelta una targa a caso → calcolare la probabilità che le prime due posizioni della targa siano cifre e le rimanenti siano lettere.

↳ Evento (C)

$$P(C) = \frac{\#CF}{\#CP}$$



$$P(C) = \frac{10 \cdot 10 \cdot 20 \cdot 20 \cdot 20}{30^5} = 0,0329 = 3,29\%$$

(d) Scelta una targa a caso → calcolare la probabilità che siano presenti 2 cifre e tre lettere

NB: C implica D



$$P(D) = \frac{\#CF}{\#CP} = \frac{?}{30^5}$$

$$\underline{1C1C1L1L1L} \quad 10^2 \cdot 20^3$$

$$\underline{1C1L1C1L1L} \quad 10^2 \cdot 20^3$$



come si calcolano i modi?

== 17 ==

② 15 puledri partecipano ad una corsa. Tutte hanno la stessa possibilità di vincere. Siamo interessati al TERZETTO delle vincitrici.

(a) costruire lo spazio degli enti

$$S = \{(i, j, k); i = 1, \dots, 15, j = 1, \dots, 15, k = 1, \dots, 15, i \neq j \neq k\}$$

L'importante è conoscere la CARDINALITÀ di S:

$$\#S = 15 \cdot 14 \cdot 13, \text{ ciascuna entità è EQUIPROBABILE}$$

(b) Calcolare la PROBABILITÀ che:

(a) \underline{P} ("1, 2, 3 nell'ordine") = $\frac{\#CF}{\#CP} = \frac{1}{15 \cdot 14 \cdot 13}$ È solo una combinazione per la quale 1, 2, 3 siano in testa!

(b) \underline{P} ("vincono 7, 11, 15") = $\frac{\#CF}{\#CP} = \frac{3!}{15 \cdot 14 \cdot 13}$

(c) \underline{P} ("5 arriva nel terzetto") = $\frac{\#CF}{\#CP} = \frac{\#511 + \#151 + \#1151}{15 \cdot 14 \cdot 13} =$

In tutti i casi al numeratore vi è il conteggio delle triplette.

$$= \frac{14 \cdot 13 + 14 \cdot 13 + 14 \cdot 13}{15 \cdot 14 \cdot 13} = \frac{3(14 \cdot 13)}{15 \cdot 14 \cdot 13} = \frac{1}{5}$$

(d) \underline{P} ("5 vince dato che arriva tra le prime 3") = \underline{P} ("5 vince" | "5 nel terzetto") =

$$= \frac{\underline{P}("5 vince")}{\underline{P}("Nelle prime 3")} = \frac{\frac{14 \cdot 13}{15 \cdot 14 \cdot 13}}{\frac{1}{5}}$$

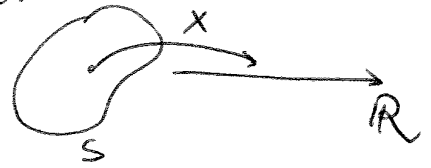
$$= \frac{\underline{P}("5 vince" \cap "5 nelle prime 3"))}{\underline{P}("5 nelle prime 3")}$$

L'intersezione di questi 2 eventi è il primo evento stesso

VARIABILI ALEATORIE

Def: una variabile aleatoria (casuale, random) è una funzione da S a \mathbb{R} , cioè un aspetto numerico dell'esperimento di particolare interesse.

$$X: S \rightarrow \mathbb{R}$$



Esempio:

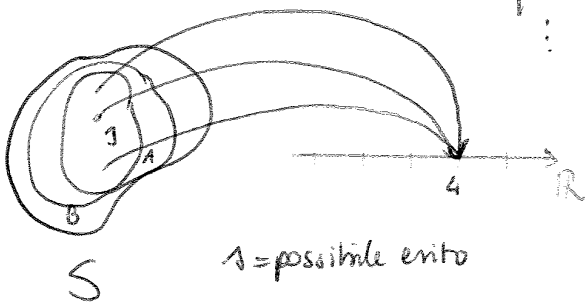
lancio a caso 10 dadi equi. Possibili variabili aleatorie (v.a):

$$X = \text{n. di 6}$$

$$Y = \text{somma dei punteggi}$$

$$Z = \text{minimo punteggio}$$

Spesso interessano eventi del tipo $\begin{cases} X = C \\ X \leq C \\ \vdots \end{cases}$ con $C = \text{costante}$.



↳ Esempio Dadi:

$$A = "X = 4" = \{s: X(s) = 4\} \text{ cioè l'antimmagine del numero 4}$$

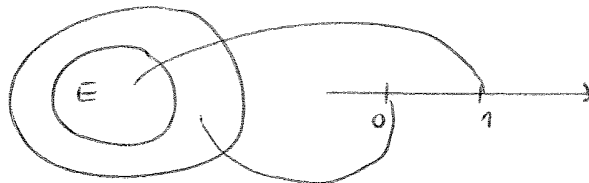
$$B = "X \leq 4" = \{s: X(s) \leq 4\}$$

VARIABILI ALEATORIE NOTEVOLI

V. A di BERNOULLI

Dato un evento fissato E , consideriamo la variabile

$$X(\omega) = \begin{cases} 1 & \text{se } \omega \in E \\ 0 & \text{se } \omega \notin E \end{cases}$$



Esempio:

Lancio un dado equo. $E = \text{"Esce il 6"}$

$$X = \begin{cases} 1 & \text{se esce 6} \\ 0 & \text{se non esce 6} \end{cases}$$

Scriviamo

$$P(X=1) = P(E) = \frac{1}{6}$$

$$P(X=0) = \frac{5}{6}$$

$$\leftarrow p = \frac{1}{6}$$

$\hookrightarrow X$ si dice v.a. di Bernoulli con parametro $p = P(E)$.

V. A. BINOMIALI

Consideriamo n prove Bernoulliane, cioè ogni prova può essere $\left\{ \begin{array}{l} \text{successo (E verificata)} \\ \text{insuccesso (E non verificata)} \end{array} \right.$

Una variabile aleatoria di interesse è

$$X = \# \text{ successi sulle } n \text{ prove}$$

Def: Supponiamo di realizzare n ripetizioni indipendenti di un esperimento, ciascuna delle quali può concludersi in un "SUCCESSO" con probabilità p o in un "FALLIMENTO" con probabilità $1-p$. Se X denota il numero totale di SUCCESSI \Rightarrow

X è detta **VARIABILE ALEATORIA BINOMIALE**

• Probabilità che su 4 lanci esca una sola volta ~

$$\underbrace{"X=1"}_{\text{EVENTO}} = \underbrace{"1000" \cup "0100" \cup "0010" \cup "0001"}_{\text{Unione di ESITI}} \quad \binom{4}{1}$$

$$P(X=1) = \frac{1}{6} \cdot \left(\frac{5}{6}\right)^3 + \left(\frac{5}{6}\right)^3 \cdot \frac{1}{6} + \left(\frac{5}{6}\right)^3 \cdot \frac{1}{6} + \left(\frac{5}{6}\right)^3 \cdot \frac{1}{6} = 4 \cdot \frac{1}{6} \cdot \left(\frac{5}{6}\right)^3$$

• Probabilità che su 4 lanci esca 2 volte 6

$$P(X=2) = 6 \cdot \left(\frac{1}{6}\right)^2 \cdot \left(\frac{5}{6}\right)^2 \rightarrow \binom{4}{2}$$

$$P(X=3) = 4 \cdot \left(\frac{1}{6}\right)^3 \cdot \frac{5}{6} \rightarrow \binom{4}{3} = \binom{4}{1}$$

$$P(X=4) = 1 \cdot \left(\frac{1}{6}\right)^4 \rightarrow \binom{4}{4}$$

↳ È possibile generalizzare: $a(\ast) \cdot e(\ast\ast)$

Nel caso più generale X può assumere i valori: 0, 1, ..., n

$$\Downarrow$$

$$P(X=k) = ?$$

$$= \underbrace{\binom{n}{k}}_{\substack{\text{n di stringhe} \\ \text{con esattamente} \\ \text{k successi}}} \cdot p^k \cdot (1-p)^{n-k}$$

COEFFICIENTE BINOMIALE!

⇓

X è detta
V.A. BINOMIALE
con parametri n e p

$$P(X=k) = \binom{n}{k} \cdot p^k \cdot (1-p)^{n-k}$$

$$P(S=0) = 0$$

$$P(S=2) = P(X=1 \cap Y=1) \overset{\text{2 tetraceni INDIPENDENTI}}{=} P(X=1) \cdot P(Y=1) = \frac{1}{4} \cdot \frac{2}{5}$$

$$P(S=3) = P("X=1 \cap Y=2" \cup "X=2 \cap Y=1") = P(X=1 \cap Y=2) + P(X=2 \cap Y=1) \\ = \frac{1}{4} \cdot \frac{1}{5} + \frac{1}{4} \cdot \frac{2}{5} = \frac{1}{20} + \frac{2}{20} = \frac{3}{20}$$

$$P(S=4) = \frac{4}{20}$$

$$P(S=5) = \frac{5}{20}$$

$$P(S=6) = \frac{3}{20}$$

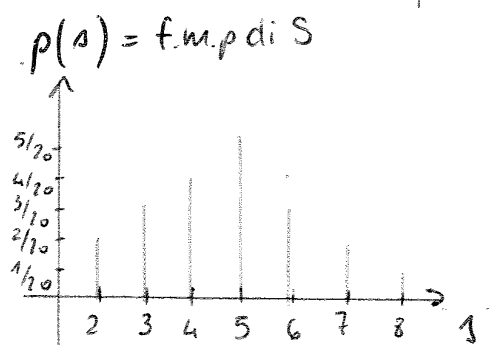
$$P(S=7) = \frac{2}{20}$$

$$P(S=8) = \frac{1}{20}$$

↳ Unisco tutti i risultati in TABELLA

s	$P(S=s)$	$P(X) = P(S \leq s)$
2	$\frac{2}{20}$	$\frac{2}{20}$
3	$\frac{3}{20}$	$\frac{5}{20}$
4	$\frac{4}{20}$	$\frac{9}{20}$
5	$\frac{5}{20}$	$\frac{14}{20}$
6	$\frac{3}{20}$	$\frac{17}{20}$
7	$\frac{2}{20}$	$\frac{19}{20}$
8	$\frac{1}{20}$	$\frac{20}{20} = 1$

Possibile anche farne il
GRAFICO



Descrizione del comportamento
PROBABILISTICO della X.

Esempio (2 tetraedri) :

$$P(S \leq 3) = P(S=2 \cup S=3) = P(S=2) + P(S=3) = p(2) + p(3) = \frac{5}{20}$$

$$P(S > 5) = \frac{3}{20} + \frac{2}{20} + \frac{1}{20} = \frac{6}{20}$$

Def. La funzione : $x \rightarrow p(x) = P(X=x)$ è detta f.m.p

invece la funzione : $x \rightarrow F(x) = P(X \leq x)$ è detta FUNZIONE di RIPARTIZIONE ($F(x)$)

Entrambe descrivono la LEGGE di PROBABILITÀ di X.

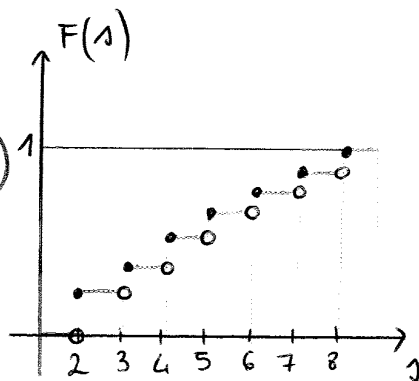
Esempio

$$P(S \leq 3) = F\left(\frac{5}{20}\right) = \frac{5}{20}$$

$$P(S=2,5) = 0$$

$$P(S \leq 2,5) = P(S=2) = F(2)$$

$$P(S \leq 4,7) = F(4) = \frac{9}{20}$$



Si tratta di una FUNZIONE a GRADINI (continua a dx)

La funzione presenta dei SALT! corrispondenti a $p(x)$.



In generale
la f.m.p è più utile rispetto a quella di ripartizione

Ora ci si concentra non più su S (spazio degli enti) ma su \mathbb{R} , si lavora con le variabili aleatorie.

Data la DISTRIBUZIONE → sarà possibile individuarne un CENTRO →

ESEMPIO NOTEVOLE

$$X \sim \text{Bernoulli} \left(p = \frac{1}{3} \right) \quad X = \begin{cases} 0 & \text{con } p = \frac{2}{3} \\ 1 & \text{con } p = \frac{1}{3} \end{cases}$$

x	$p(x)$
0	$\frac{2}{3}$
1	$\frac{1}{3}$

Se X rappresenta una scommessa, considero:

$$g(x) = \begin{cases} 10 \text{ €} & \text{se } x = 1 \quad \leftarrow g(1) \\ -10 \text{ €} & \text{se } x = 0 \quad \leftarrow g(0) \end{cases}$$

Calcolo del valore atteso:

$$E(g(x)) = g(0) \cdot p(0) + g(1) \cdot p(1) = -10 \cdot \frac{2}{3} + 10 \cdot \frac{1}{3} = -\frac{10}{3}$$

È più facile avere un innocente vista $p(0)$ e $p(1)$ quindi ci sta come "valore medio".
 Se volessimo una $g^*(\cdot)$ "equa" dovremmo scegliere:

$$E(g^*(x)) = 0 = g^*(0) \cdot \frac{2}{3} + g^*(1) \cdot \frac{1}{3}$$

$$g^*(0) \cdot \frac{2}{3} = -g^*(1) \cdot \frac{1}{3}$$

cioè

$$g^*(0) = -\frac{g^*(1)}{2} \quad \rightarrow \quad \begin{cases} g^*(1) = 10 \text{ €} \\ g^*(0) = -5 \text{ €} \end{cases}$$

PROPRIETÀ DEL VALORE ATTESO

(1) $E(X)$ è un OPERATORE LINEARE

Se $g(x) = a + bx$ allora:

$$E(g(X)) = \sum g(x) \cdot p(x) = \sum (a + bx) \cdot p(x) = a + b \sum x p(x) = a + b E(X)$$

Similmente:

$$(*) \quad E(X + Y) = E(X) + E(Y)$$

NB: si tratta di una funzione di 2 v.a! Allora dovrei conoscere le leggi delle 2!
 ↓
 VETTORE ALEATORIO

Per comprendere al meglio $E(X+Y) = E(X) + E(Y)$, occorre definire un ETTORE ALEATORIO $\rightarrow (X, Y)$

La nozione generalizza quella di v.a.: un ETTORE ALEATORIO (X, Y) è una funzione

$$(X, Y) : S \rightarrow \mathbb{R}^2$$

Esempio: lancio dei 2 tetraedri. Ad ogni esito era associata una coppia di valori.

$X, Y \rightarrow$ v.a.

$(X, Y) \rightarrow$ vettore aleatorio

$S = X+Y \rightarrow$ v.a.

Bisogna verificare che: $E(S) = E(X+Y) = \frac{94}{20} = E(X) + E(Y)$

$$E(X) = 2,5$$

$$E(Y) = \frac{2}{5} \cdot 1 + \frac{1}{5} \cdot 2 + \frac{1}{5} \cdot 3 + \frac{1}{5} \cdot 4 = \frac{11}{5}$$

$$\Rightarrow E(X) + E(Y) = \frac{25}{10} + \frac{11}{5} = \frac{25+22}{10} = \frac{47}{10} = \frac{94}{20} \quad \checkmark$$

Def. si definisce la f.m.p di un vettore aleatorio (X, Y) la funzione

$$p(x, y) = P(X=x \cap Y=y)$$

$$\text{Se } p(x, y) = P(X=x \cap Y=y) = P(X=x) \cdot P(Y=y) \quad \forall x, y$$

↓

⇓

FUNZ. di
PROB.
CONGIUNTA

X e Y si dicono V.A. INDIPENDENTI

Prodotto delle
f.m.p. MARGINALI

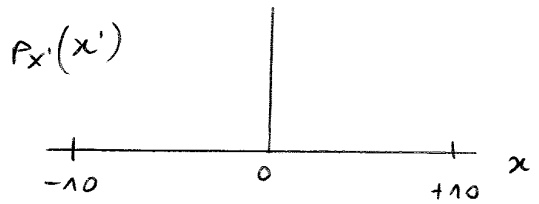
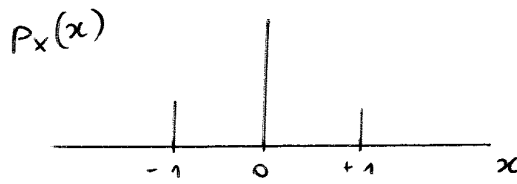
Ipotizzo di avere 2 v.a. X e X' con lo stesso valore atteso

$$E(X) = E(X')$$

Esempio:

$$E(X) = E(X') = 0$$

→ X e X' sono guadagni
alatori da giochi equi.



Chi differenza c'è tra i
2 giochi?

La seconda legge risulta
più dispersa.

Vogliamo quantificare l'incertezza:

$$X - E(X) = \text{SCARTO}$$

$$E(X - E(X)) = E(X) - E(E(X)) = E(X) - E(X) = 0$$

$$(X - E(X))^2 = \text{SCARTO al QUADRATO}$$

↓

$$E\left(\left(X - E(X)\right)^2\right) = \text{VALORE ATTESO dello SCARTO QUADRATICO di } X$$

$$\text{Var}(X) = \sigma^2$$

DEVIAZIONE STANDARD

$$\sigma = \sqrt{\text{Var}(X)}$$

PROPRIETÀ VARIANZA

NB: la varianza può essere riscritta nel seguente modo

$$\text{Var}(x) = E\left(\left(x - E(x)\right)^2\right) = E\left(\left(x - \mu\right)^2\right) = \sum_i (x_i - \mu)^2 \cdot p(x_i)$$

\uparrow
 $\mu = E(x)$

(i)

$$\text{Var}(x) = E(x^2 + \mu^2 - 2\mu x) = E(x^2) + E(\mu^2) + E(-2\mu x) =$$

quadrato di binomio

$$= E(x^2) + \mu^2 - 2\mu E(x) = E(x^2) - \mu^2$$

\uparrow
 μ

per la
LINEARITÀ
di E

$$\text{Var}(x) = E(x^2) - (E(x))^2$$

(ii)

$$\begin{aligned} \text{Var}(aX+b) &= E\left(\left(aX+b - E(aX+b)\right)^2\right) = E\left(\left(aX+b - aE(x) - b\right)^2\right) = \\ &= E\left(\left(aX - aE(x)\right)^2\right) = E\left(a^2 \cdot (x - E(x))^2\right) = \\ &= a^2 E\left((x - E(x))^2\right) \end{aligned}$$

$$\text{Var}(aX+b) = a^2 \cdot \text{Var}(X)$$

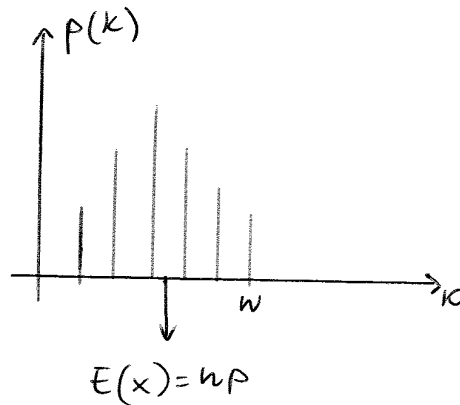
$$\begin{aligned} \text{Var}(X+Y) &= E\left(\left(X+Y\right)^2\right) - \left(E(X+Y)\right)^2 = E\left(X^2+Y^2+2XY\right) - \\ &= \left(E(X)\right)^2 - \left(E(Y)\right)^2 - 2E(X) \cdot E(Y) = E(X^2) + E(Y^2) + \\ &+ 2E(XY) - \left(E(X)\right)^2 - \left(E(Y)\right)^2 - 2E(X)E(Y) = \end{aligned}$$

Esercizio:

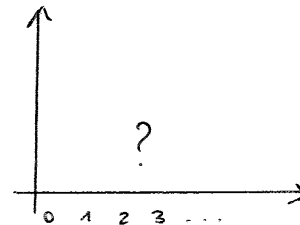
$$\text{Var}(X - Y) = \text{Var}(X) + \text{Var}(Y) - 2 \text{Cov}(X, Y)$$

$X \sim \text{Binomiale}(np)$

la sua f.m.p. è: $p(k) = P(X=k) = \binom{n}{k} \cdot p^k \cdot (1-p)^{n-k}$



⚠ In alcuni casi n non è definito!
 Es: terremoti, graffiti su una carrozzeria...



Matematicamente è possibile passare al limite, $n \rightarrow \infty$, per $n \rightarrow \infty$

$$p = \frac{\lambda}{n} \rightarrow 0 \quad \text{con } \lambda > 0$$

$$\begin{aligned} P(X=k) &= \binom{n}{k} \cdot \left(\frac{\lambda}{n}\right)^k \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{n-k} = \frac{n!}{k!(n-k)!} \cdot \frac{\lambda^k}{n^k} \cdot \frac{\left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^n}{\left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^k} = \\ &= \frac{n \cdot (n-1) \cdot \dots \cdot (n-k+1)}{\underbrace{n \cdot n \cdot n \cdot \dots \cdot n}_{k \text{ volte}}} \cdot \frac{\lambda^k}{k!} \cdot \frac{\left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^n}{\left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^k} \end{aligned}$$

per $n \rightarrow \infty$
 con $n \rightarrow \infty$ converge a $e^{-\lambda}$

$$\Downarrow$$

$$\frac{\lambda^k}{k!} \cdot e^{-\lambda} \quad k=0, 1, 2, \dots$$

Esempio:

$\lambda = 1,2$ = numero medio di richieste in un'ora

Calcoliamo la PROBABILITÀ di avere almeno una chiamata.

$$P(X \geq 1) = \sum_{k=1}^{\infty} \frac{e^{-\lambda}}{k!} \cdot \lambda^k \rightarrow \text{NON così furbo! Difficile calcolare la somma di queste serie.}$$

↓

È più semplice calcolare:

$$P(X \geq 1) = 1 - P(X = 0) = 1 - \frac{\lambda^0}{0!} e^{-\lambda} = 1 - e^{-1,2}$$

Si dimostra che la varianza di una X di Poisson vale:

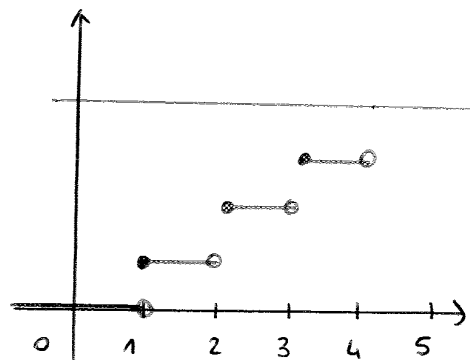
$$\text{Var}(X) = \sum_{k=0}^{\infty} (k - \lambda)^2 \cdot \frac{e^{-\lambda}}{k!} \cdot \lambda^k = \dots = \lambda$$

Allo stesso modo:

$$P(X \geq 5) = 1 - P(X < 5) = 1 - P(X = 4) - P(X = 3) - P(X = 2) - P(X = 1) - P(X = 0)$$

△ Ricorda la f.d.r (FUNZIONE di RIPARTIZIONE)

$$F(x) = P(X \leq x) = \sum \frac{e^{-\lambda}}{k!} \cdot \lambda^k$$

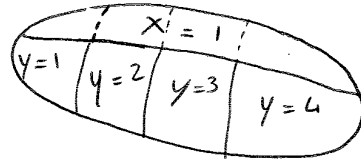


4. Un'urna contiene 30 palle rosse e 20 palle non rosse. Vengono campionate a caso 8 palle; calcolare la probabilità di osservare 5 rosse tra quelle 8 se il campionamento è fatto:
- con reimmissione;
 - senza reimmissione.
5. Due variabili binarie X e Y sono Bernoulliane di parametro $1/2$ e tali che la probabilità che siano entrambi nulle è 0.4 .
- (a) dimostrare che X e Y non sono indipendenti;
 - (b) calcolare la legge di probabilità della somma $X + Y$;
 - (c) calcolare la legge di probabilità del prodotto XY ;
 - (d) calcolare $\text{Var}(X + Y)$.
6. Un caffè costa 0.9 euro, un cappuccino 1.20 e un marocchino 1.50. Invito un amico al bar e offro io; sia lui che io, in maniera indipendente, ordiniamo il caffè con probabilità 0.5 e o cappuccino o marocchino con uguale probabilità. Calcolare la legge di probabilità della mia spesa totale.

$$p_x(x) = \text{f.m.p della v.a } X \text{ calcolata nel punto } x = \\ = \underline{P}(X=x) = \sum_y \underline{P}(X=x \cap Y=y) = \sum_j p(x,y)$$

(a) Calcolare le f.m.p marginali di X e Y

$$p_x(1) = 0,20 + 0,03 + 0,02 + 0,00 = 0,25$$



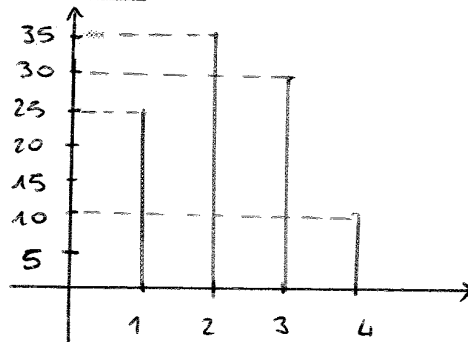
NB: le due marginali - probabilità - f.m.p sono uguali (cio non significa che siano indipendenti)
 $p_x(x) = p_y(y)$

(c) X e Y sono INDIPENDENTI?

$$p(x,y) \neq p_x(x) \cdot p_y(y) \rightarrow \text{NON SONO INDIPENDENTI}$$

NB: Per di più gli elementi sulla diagonale sono ben maggiori dei prodotti.

(b) Calcolare il VALORE ATTESO



$$\boxed{E(X) = E(Y)} \rightarrow \text{poichè hanno la stessa legge marginale}$$

$$E(X) = \sum x p_x(x) = E(Y) = \sum y p_y(y) = 1 \cdot 0,25 + 2 \cdot 0,35 + 3 \cdot 0,30 + 4 \cdot 0,10 \\ = 2,25$$

Esercizio 2

Un barbaro viene dall'EST, dal NORD o dall'OVEST con probabilità 0,5, 0,3 e 0,2. Se viene dall'EST usa il trapano e la nota del vasaio in maniera INDIPE-
DENTE con probabilità 0,9 e 0,8 rispettivamente; i numeri cambiano in 0,8 e 0,7
e 0,6 e 0,6 per il NORD e OVEST.

Un manifatturo barbaro dimostra che l'artefice ha usato sia nota del vasaio che
trapano => probabilità che il manifatturo provenga dall'Est?

$$\begin{aligned}
 P(E) &= 0,5 & P(T \cap R | E) &= 0,9 \cdot 0,8 = P(T|E) P(R|E) \\
 P(N) &= 0,3 & P(T \cap R | N) &= 0,8 \cdot 0,7 \\
 P(O) &= 0,2 & P(T \cap R | O) &= 0,6 \cdot 0,6
 \end{aligned}$$

⇓

$$\boxed{P(E | T \cap R) = ?}$$

Grazie alle formule di Bayes è possibile scrivere:

$$\begin{aligned}
 P(E | T \cap R) &= \frac{P(E) \cdot P(T \cap R | E)}{P(E) \cdot P(T \cap R | E) + P(N) P(T \cap R | N) + P(O) P(T \cap R | O)} = \\
 &= \frac{0,5 \cdot 0,9 \cdot 0,8}{0,5 \cdot 0,9 \cdot 0,8 + 0,3 \cdot 0,8 \cdot 0,7 + 0,2 \cdot 0,6 \cdot 0,6} = 0,6
 \end{aligned}$$

NB: le ipotesi hanno probabilità a priori. Dopo l'evidenza l'ipotesi ha proba-
bilità a posteriori (data l'evidenza). Questo aggiornamento è detto
AGGIORNAMENTO BAYESIANO

$$\begin{aligned}
 P(S) &= 1 - P(S^c) = 1 - P(S_1^c \cap S_2^c) = 1 - P(S_1^c) \cdot P(S_2^c) = \\
 &= 1 - P(S_3^c \cap C_3^c) (1 - P(S_2)) = \\
 &= 1 - P(S_3^c) \cdot P(C_3^c) (1 - P(C_4 \cap C_5 \cap C_6)) = \\
 &= 1 - (1 - P(S_3)) (1 - P(C_3)) = (1 - P(C_4) P(C_5 | C_4) P(C_6 | C_5 \cap C_4)) \\
 &= 1 - (1 - 0,6 \cdot 0,6) (1 - 0,6) (1 - 0,9 \cdot 0,7 \cdot 0,8) = 0,873
 \end{aligned}$$

Esercizio 4

Urna con 30 palle rosse e 20 palle non rosse.

Vengono campionate a caso 8 palle.

Probabilità di osservare 5 rosse tra quelle 8 se il campionamento è fatto:

- (i) Con reimmissione
- (ii) Senza reimmissione

(i) $P(\text{"5 rosse su 8 campionate"}) = ?$

Si tratta di 8 prove indipendenti binarie

- binarie perché possono essere rosse o non rosse;
- indipendenti perché c'è la reintroduzione

Hanno tutti la stessa probabilità di successo: $p = \frac{30}{50} = \frac{3}{5}$

$n = 8$

$X = n$ di successi $\rightarrow X \sim \text{Binomiale} \left(8, \frac{3}{5} \right)$

$\Rightarrow P(X=5) = \frac{\#CF}{\#CP} = \frac{30 \cdot 29 \cdot 28 \cdot 27 \cdot 26 \cdot 20 \cdot 19 \cdot 18}{50 \cdot 49 \cdot 48 \cdot 47 \cdot 46 \cdot 45 \cdot 44 \cdot 43} \binom{8}{5}$

Esercizio 6

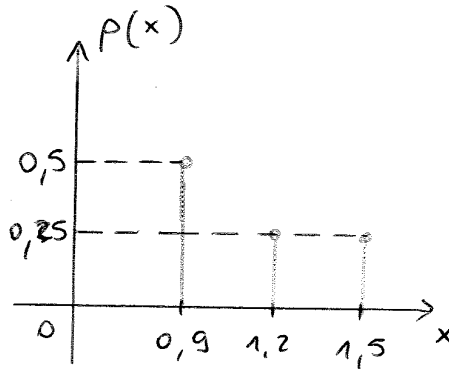
$X_i =$ spesa di i

$i = \begin{cases} 1 & \text{io} \\ 2 & \text{amico} \end{cases}$

$\Rightarrow (X_1 + X_2) \sim ?$

Legge di X_1

x	$P(x)$
0,9	0,5
1,20	0,25
1,50	0,25

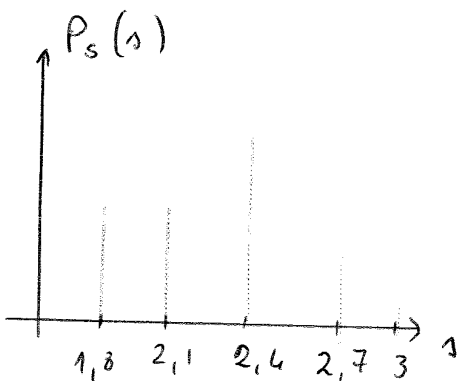


Legge di $X_2 = X_1$

$P(X_1+X_2)$ X_1+X_2	0,9	1,2	1,5	
0,9	0,25 1,8	0,125 2,1	0,125 2,4	0,5
1,2	0,125 2,1	0,0625 2,4	0,0625 2,7	0,25
1,5	0,125 2,4	0,0625 2,7	0,0625 3	0,25
	0,5	0,25	0,25	1

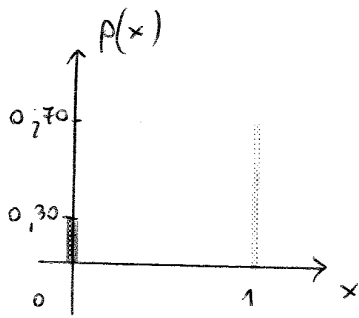
$0,5 \cdot 0,5 = 0,25$
 $0,5 \cdot 0,25 = 0,125$
 $0,25 \cdot 0,25 = 0,0625$

$S = X_1 + X_2$



s	$P_S(s)$
1,8	0,25
2,1	$(0,125 + 0,125) = 0,25$
2,4	$(0,3125)$
2,7	0,125
3	0,0625

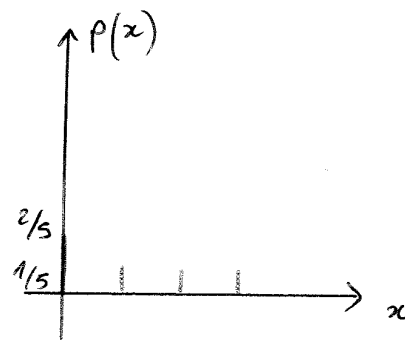
Esempio: moneta truccata



$$X = \begin{cases} 0 & \text{se } Y < 0,30 \\ 1 & \text{altrimenti} \end{cases}$$

Esempio: TETRAEDRO TRUCATO

x	$P(x)$
1	$\frac{2}{5}$
2	$\frac{1}{5}$
3	$\frac{1}{5}$
4	$\frac{1}{5}$

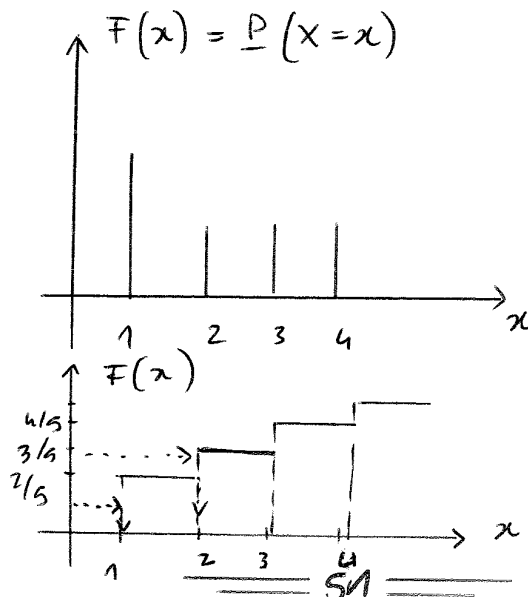


Se:

- RND < 400 $\quad x \leftarrow 1$
- 400 < RND < 600 $\quad x \leftarrow 2$
- 600 < RND < 800 $\quad x \leftarrow 3$
- altrimenti $\quad x \leftarrow 4$

RND si inverte nelle ordinate =

RND →

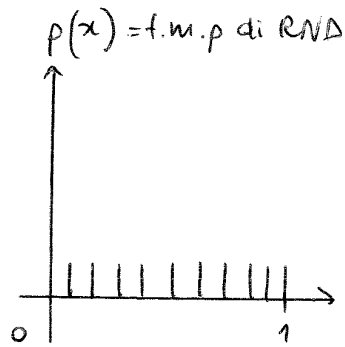


ES. RND = 0,639
 $x \leftarrow 3$

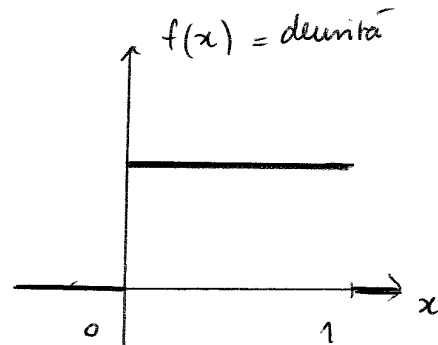
Esempio: X uniforme tra 0 e 1

Sappiamo che RND è uniforme, discreto su $\frac{1}{1000}, \frac{2}{1000}, \dots, \frac{1000}{1000}$

↳ Si può pensare a RND nella sua versione continua $\Rightarrow X$ è uniforme tra 0 e 1



Passaggio
da
→



↓

la densità sarà

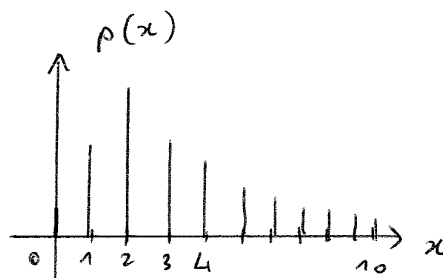
$$f(x) = \begin{cases} 1 & 0 < x < 1 \\ 0 & \text{altrimenti} \end{cases}$$

→ La f.m.p. di una v.a. discreta serve per calcolare \neq probabilità!

Esempio:

$X \sim \text{Binomiale}(n=10, \frac{1}{3})$

$$P(X \leq 3) = \sum_{x \leq 3} p(x)$$



→ In generale per una v.a. discreta X con f.m.p $p(x)$,

$$P(X \in A) = \sum_{x \in A} p(x)$$

VALORE ATTESO di V.A. X CONTINUA

$$E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx \quad \text{se } \exists$$

VALORE ATTESO di una funzione $g(x)$ di V.A. X

$$E(g(x)) = \int_{-\infty}^{+\infty} g(x) f(x) dx$$

NB: Valgono le stesse regole dell'algebra dei valori attesi!

Esempio: $g(x) = (x - E(x))^2$

$$E(g(x)) = \int_{-\infty}^{+\infty} (x - E(x))^2 f(x) dx = \text{Var}(X) \leftarrow \text{è la VARIANZA}$$

Esempio:

$X \sim \text{Uniforme}(a, b)$

$$E(X) = \int_a^b x \frac{1}{(b-a)} dx = \frac{1}{(b-a)} \left[\frac{x^2}{2} \right]_a^b = \frac{b^2 - a^2}{(b-a)} = \frac{a+b}{2}$$

$$\begin{aligned} \text{Var}(X) &= E(X^2) - (E(X))^2 = \int_a^b x^2 \frac{1}{b-a} - \frac{(a+b)^2}{4} = \\ &= \frac{b^3 - a^3}{3(b-a)} - \frac{(a+b)^2}{4} = \dots = \frac{(b-a)^2}{12} \end{aligned}$$

VARIABILI ALEATORIE GAUSSIANE (o NORMALI)

Si dice che X ha legge NORMALE con parametri μ e σ^2 , cioè:

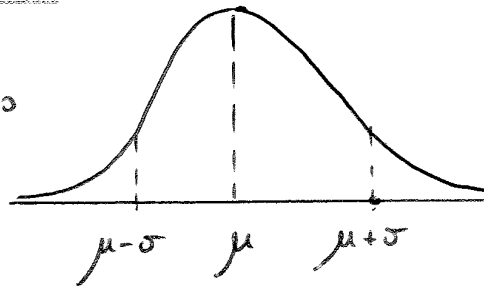
$$X \sim N(\mu, \sigma^2)$$

se la sua densità è:

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left\{-\frac{1}{2\sigma^2}(x-\mu)^2\right\}$$

CURVA GAUSSIANA

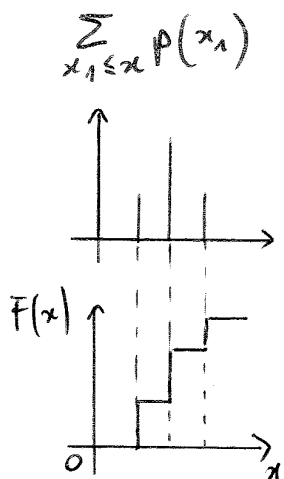
I punti in cui cambia concavità la curva distano σ da μ .



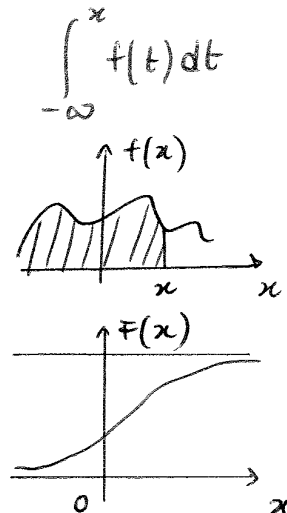
In base al tipo di v.a. si definisce f.d.r.

$$F(x) = P(X \leq x)$$

DISCRETE



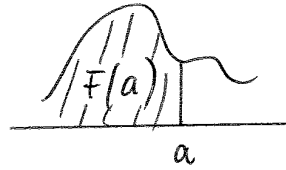
CONTINUE



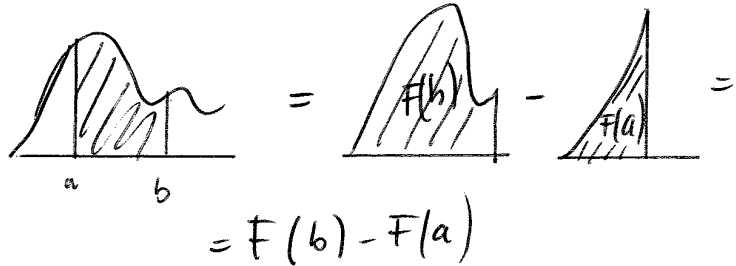
→ Percorsa si via F ?

Es. Se X ha densità $f(x)$:

$$P(X \leq a) = F(a)$$



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



↓

CASO PARTICOLARE

$$\begin{cases} \mu = 0 \\ \sigma^2 = 1 \end{cases}$$

⇓

NORMALE
STANDARD

→ $Z \sim \text{Normale}(0, 1)$
con densità

$$f(z) = \phi(z) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-z^2/2}$$

Per calcolare la f.d.v di una v.a. normale generica $X \sim N(\mu, \sigma^2)$

$$F(x) = P(X \leq x) = P\left(\frac{X-\mu}{\sigma} \leq \frac{x-\mu}{\sigma}\right) =$$

↑
Trasformazione lineare di X è proprio z !

$$= \Phi\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right) = P\left(z < \frac{x-\mu}{\sigma}\right) = \int_{-\infty}^{\frac{x-\mu}{\sigma}} \phi(z) dz = \int_{-\infty}^{\frac{x-\mu}{\sigma}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-z^2/2} dz$$

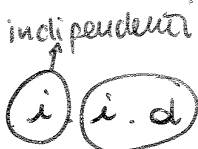
CAMPIONAMENTO



Richiesta più di una singola osservazione

Un insieme ordinato (sequenza finita o n-pla) X_1, \dots, X_n di v.a., si dice

CAMPIONE CASUALE se:



identicamente distribuiti

(i) Le v.a. sono INDIPENDENTI
 $\Rightarrow X_1 \dots X_n$ si dicono i. i. d. secondo f.

(ii) Hanno la stessa distribuzione di probabilità
 (stessa DENSITÀ $f(x)$,
 stesso valore atteso ecc..)

Esempio FUSIBILI:

$n = 100$

X_1, \dots, X_{100} i. i. d. secondo $f(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x} & x \geq 0 \\ 0 & \text{altrimenti} \end{cases}$

NB: $E(X_i) = \frac{1}{\lambda}$

X_i = temp di durata dell' i -esimo fusibile

Se $\lambda = \frac{1}{100} \Rightarrow E(X_i) = 100$

Se si adotta un nuovo metodo di produzione \Rightarrow non si sa bene il nuovo " λ ". Si può solo sperimentare!



Questa è la STATISTICA

Utilizzo dei metodi probabilistici per conoscere elementi



Con un nuovo metodo di produzione posso sperare che:

$$\lambda_{\text{nuovo}} < \lambda = \frac{1}{100}$$

cioè spero in un MIGLIORAMENTO della QUALITÀ

Definiamo:

Y_{50} = n° di fusibili che durano più di 50 h.

$$\begin{aligned}
 &= P(X < \mu_0 + 2) - P(X < \mu_0 - 2) = P\left(\frac{X - \mu}{\sigma} < \frac{\mu_0 + 2 - \mu}{\sigma}\right) + \\
 &\quad - P\left(\frac{X - \mu}{\sigma} < \frac{\mu_0 - 2 - \mu}{\sigma}\right) = \Phi\left(\frac{\mu_0 + 2 - \mu}{\sigma}\right) - \Phi\left(\frac{\mu_0 - 2 - \mu}{\sigma}\right)
 \end{aligned}$$

\downarrow
 f.d.r. della
 normale std
 tabulata

(il numero di tubi entro specs. è binomiale)

Consideriamo la media campionaria: $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum X_i$

\downarrow
 \rightarrow Qual è la sua legge? \leftarrow

Per un teorema generale:

COMBINAZIONI LINEARI di NORMALI sono NORMALI

Nel caso di $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum X_i$ è normale (?)

$$E(\bar{X}) = E\left(\frac{1}{n} \sum X_i\right) = \frac{1}{n} \sum E(X_i) = \frac{1}{n} \cdot \sum \mu = \frac{\mu n}{n} = \mu = E(X_i)$$

$$\begin{aligned}
 \text{Var}(\bar{X}) &= \text{Var}\left(\frac{1}{n} \sum X_i\right) = \frac{1}{n^2} \text{Var}\left(\sum X_i\right) = \frac{1}{n^2} \sum \text{Var}(X_i) = \\
 &= \frac{n\sigma^2}{n^2} = \frac{\sigma^2}{n}
 \end{aligned}$$

$$\text{SD}(\bar{X}) = \sqrt{\text{Var}(\bar{X})} = \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

$$\Downarrow$$

$$\bar{X} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$$

TEOREMA LIMITE CENTRALE

Se X_1, \dots, X_n i.i.d secondo la legge con valore atteso $E(X_i) = \mu$ ($\forall i$)
e varianza $Var(X_i) = \sigma^2$ ($\forall i$) allora, approssimativamente per $n \rightarrow \infty$
(in pratica per n grande)

$$\bar{X} \sim \text{NORMALE} \left(\mu, \frac{\sigma^2}{n} \right)$$

$$\text{oppure } n\bar{X} = \sum X_i \sim \text{NORMALE}(n\mu, n\sigma^2)$$

Grazie a questo teorema è possibile approssimare la distribuzione campionaria di \bar{X} non solo per campioni normali ma per qualsiasi siano i campioni.
L'importante è che varianza e valore atteso siano finiti!

Esempio:

X_1, \dots, X_n i.i.d. Bernoulli (p)

$\sum X_i \sim \text{Binomiale}(n, p)$ esattamente

Per il TLC $\Rightarrow \sum X_i \sim \text{Normale}(\ ?)$

Dato che:

$$\mu = E(X_i) = p$$

$$\sigma^2 = \text{Var}(X_i) = p(1-p)$$

⇓

$$\sum X_i \sim N(np, np(1-p))$$

ESERCITAZIONE 3 (12/10/15)

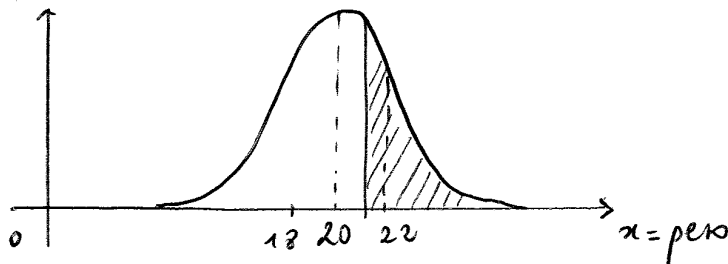
①

NB: Si dimostra che se $X \sim \text{Normali}(\mu, \sigma^2)$ allora:

$$E(X) = \mu$$

$$\text{Var}(X) = \sigma^2$$

$$\text{sd}(X) = \sqrt{\text{Var}(X)} = \sigma$$



$$\begin{aligned}
 1. \quad P(X > 21) &= \text{area tratteggiata} = 1 - P(X \leq 21) = 1 - F(21) = 1 - P(X \leq 21) = \\
 &= 1 - P\left(\frac{X-20}{2} \leq \frac{21-20}{2}\right) = 1 - P\left(\frac{X-20}{2} \leq \frac{21-20}{2}\right) = \\
 &= 1 - P\left(Z \leq \frac{1}{2}\right) = 1 - P\left(\frac{X-20}{2} \leq \frac{21-20}{2}\right) = \\
 &= 1 - P\left(Z \leq \frac{1}{2}\right) = 1 - \Phi\left(\frac{1}{2}\right) = 1 - 0,691 = 0,309 \approx 31\%.
 \end{aligned}$$

Prof. Mauro Gasparini - Politecnico di Torino
METODI NUMERICI E STATISTICI

Nelle 20 ore dedicate a Probabilità e Statistica abbiamo coperto il capitolo 1, il capitolo 2 (esclusi 2.4, 2.5 e 2.6), il capitolo 3, il capitolo 4 (esclusi 4.3.5 e 4.8) il capitolo 5 (escluso 5.3 e da 5.6.1 in poi) e il capitolo 6 (escluso da 6.5.2 in poi) di *Probabilità e Statistica per l'ingegneria e le scienze*, di Sheldon Ross, Apogeo, seconda edizione 2008.

Esercizi del 16 Ottobre 2015, seconda parte

1. In una popolazione molto grande la frequenza delle persone con il lobo attaccato sia $0.15=15\%$.
 - (a) Si campionino 10 persone a caso e si calcoli la probabilità che almeno 2 di esse abbiano il lobo attaccato (nota: usare l'approssimazione binomiale invece dell'ipergeometrica perché la popolazione è molto più grande di 10).
 - (b) Si campionino 1000 persone a caso e si calcoli la probabilità che almeno 160 di esse abbiano il lobo attaccato (nota: usare l'approssimazione normale perché 1000 è grande).
 - (c) Si campionino 1000 persone a caso e si calcoli la probabilità che almeno 200 di esse abbiano il lobo attaccato.
2. (esempio 6.3.2 dal Ross) Gli ingegneri responsabili valutano che il peso W (in tonnellate) che una singola campata di un ponte può sostenere senza subire danni strutturali sia approssimativamente una variabile aleatoria normale con valore atteso $\mu_W = 200$ e deviazione standard $\sigma_W = 20$. Supponiamo che il peso degli autoveicoli che passano sul ponte sia una variabile aleatoria con valore atteso $\mu_X = 1.5$ e deviazione standard $\sigma_X = 0.15$. Quante automobili dovrebbero trovarsi contemporaneamente sulla campata, affinché la probabilità di danno strutturale superi il 10%?
3. Nel Balubistan e nel Kalocistan gli esami di maturità si valutano su una scala da 0 a 1000. Nel Balubistan, la distribuzione dei voti è approssimativamente normale con valore atteso 600 e deviazione standard 40; Nel Kalocistan, la distribuzione dei voti è approssimativamente normale con valore atteso 620 e deviazione standard 22; Il punteggio di 650 vale più in Balubistan o in Kalocistan?
4. Un componente con tempo di vita esponenziale di parametro λ è collegato in serie a un sistema di tre componenti in parallelo, ciascuno con tempo di vita esponenziale di parametro 2λ . Supponiamo che tutti i componenti siano mutuamente indipendenti. Calcolare la probabilità che l'intero sistema duri più di un tempo x .
5. Un certo segnale di allarme viene lanciato se e solo se una variabile aleatoria X è superiore a 10. In condizioni normali, X è distribuito normalmente con media 8 e deviazione standard 2. In condizioni critiche, X è distribuito normalmente con media 12 e deviazione standard 3. Calcolare il tasso di falsi positivi (cioè la probabilità che sia lanciato un allarme in condizioni normali) e il tasso di falsi negativi (cioè la probabilità che non sia lanciato un allarme in condizioni critiche).
6. Consideriamo una variabile aleatoria X con la seguente distribuzione:

x	-2	0	2
$p(x)$	0.5	0.3	0.2

VALORE ATTESO

$$\sum x \cdot p(x) = (-2)(0,5) + 0 \cdot 0,3 + 2 \cdot 0,2 = 0,$$

VARIANZA

$$\begin{aligned} & ((-2 - (-0,6))^2 \cdot 0,5 + (0 + 0,6)^2 \cdot 0,3 + \\ & + (2 + 0,6)^2 \cdot 0,2 = 2,44 \end{aligned}$$

$$SCARTO = \sqrt{2,44} = 1,56$$

(a) Calcolare il valore atteso di X

(b) Calcolare la distribuzione di probabilità di X^2

$$\begin{array}{ccc} 0^2 & (-2)^2 / 2^2 & 0 \quad 4 \\ 0,3 & 0,7 & 0,3 \quad 0,7 \end{array}$$

ESERCITAZIONE 4 (16.10.15)

①

$$\sum_{i=1}^{10} X_i \sim \text{Binomiale}(10, 0.15)$$

(a)

$$\begin{aligned} P(S \geq 2) &= 1 - P(S=0) - P(S=1) - P(S=2) = \\ &= 1 - \sum_{k=0}^2 \binom{10}{k} \cdot 0.15^k (1-0.15)^{10-k} = 0.4557 \end{aligned}$$

(b)

$$S = \sum_{i=1}^{1000} X_i \sim \text{Binomiale}(1000, 0.15)$$

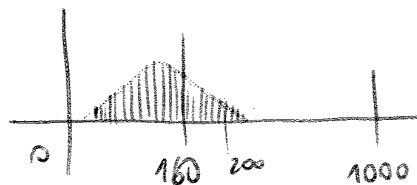
$$\begin{aligned} P(S \geq 160) &= \sum_{k=160}^{1000} \binom{1000}{k} (0.15)^k (1-0.15)^{1000-k} = \\ &= 1 - \sum_{k=0}^{159} \binom{1000}{k} (0.15)^k (1-0.15)^{1000-k} \end{aligned}$$

Approssimamente

$$S \sim \text{Normale} (\mu p = 1000 \cdot 0.15 = 150, \text{ e } p(1-p) = 150 \cdot 0.85 = 127.5)$$

$$\begin{aligned} P(S \geq 160) &= P\left(\frac{S-150}{\sqrt{127.5}} > \frac{160-150}{\sqrt{127.5}}\right) = 1 - \Phi\left(\frac{10}{\sqrt{127.5}}\right) = \\ &= 0.1879 \end{aligned}$$

Concetto:



APPROSSIMAZIONE dei vari "segmenti" con un'area ben definita!

(c)

Per 200 si hanno valori praticamente nulli!

$$P(S > 200) \approx P\left(z > \frac{200-150}{\sqrt{127.5}}\right) = P(z > 4.42) \approx 0$$

Non c'è nemmeno il 1% sulla tavola poiché la prob a dx di 4 è 0!

19.10.15

EQUAZIONI DIFFERENZIALI alle DERIVATE PARZIALI



Nel corso si studieranno 3 tipi di eq. riguardanti 3 fenomeni fisici diversi:

- (i) TRASMISSIONE del CALORE
- (ii) TRASMISSIONE delle ONDE
- (iii) ELASTICITÀ dei MEZZI

ESEMPI GENERICI

① EQUAZIONE di POISSON

\mathbb{R}^2

In \mathbb{R}^2 considero un insieme Ω con le seguenti proprietà:



$\Omega \in \mathbb{R}^2$

- APERTO = ogni suo punto è interno (visto come un insieme privo di bordi)
- CONNESSO = any io prenda 2 punti $\in \Omega$ \exists una curva che li collega e tutti i punti della curva $\in \Omega$
- LIMITATO = la sua estensione è finita

EQ. di
POISSON

Di valore di u alla frontiera/bordo $\partial\Omega$ è pari ad un valore specifico (u_B)

$$\begin{cases} -\Delta u = f(u) & \text{in } \Omega \\ u|_{\partial\Omega} = u_B \end{cases}$$

← MODELLO MATEMATICO

← VALORI definiti sul BORDO

⚠ Richiamo PROBLEMA di CAUCHY: eq. diff + condizioni al contorno.

Ora le variabili indipendenti sono punti dello spazio \Rightarrow oltre il modello matematico necessario di prescrivere valori sul bordo.



vincoli sugli spostamenti / forze

Ricorda: LAPLACIANO / OPERATORE di LAPLACE applicato a

$$\Delta u = \sum_{i=1}^n \frac{\partial^2 u}{\partial x_i^2}$$

NB: $\Delta u = \text{Laplaciano di } u$
 $\nabla u = \text{Gradiente di } u$

$n = \text{dimensione spazio}$

Quindi se scelgo le coordinate cartesiane, l'operatore si trasforma come segue:

$$\mathcal{L}[u] = -\Delta u = - \left(\frac{\partial^2 u}{\partial x^2} + \frac{\partial^2 u}{\partial y^2} \right)$$

→ cosa bisogna richiedere a u ed f ?

$$u \in C^2(\Omega)$$

$$f \in C^0(\Omega)$$

Condizioni che devono valere sia per Laplace che Poisson!

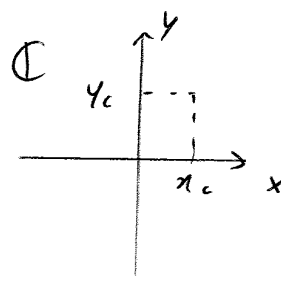
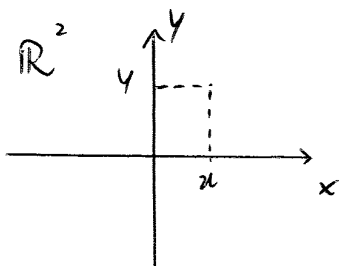
Osservo l'operatore di Laplace:

$$\mathcal{L} = - \left(\frac{\partial^2}{\partial x^2} + \frac{\partial^2}{\partial y^2} \right)$$

Cambio i segni e definisco: $-\mathcal{L} = + \left(\frac{\partial^2}{\partial x^2} + \frac{\partial^2}{\partial y^2} \right) = A$

$$A_+ = \frac{\partial}{\partial x} + i \frac{\partial}{\partial y}$$

$$A_- = \frac{\partial}{\partial x} - i \frac{\partial}{\partial y}$$



$$\frac{\partial^2 N}{\partial x^2} = \frac{\partial^2 N}{\partial \xi^2} + \frac{\partial^2 N}{\partial \xi \partial \eta} + \frac{\partial^2 N}{\partial \eta \partial \xi} + \frac{\partial^2 N}{\partial \eta^2}$$

Con y :

$$\frac{\partial N}{\partial y} = \frac{\partial N}{\partial \xi} \cdot \frac{\partial \xi}{\partial y} + \frac{\partial N}{\partial \eta} \cdot \frac{\partial \eta}{\partial y} = i \frac{\partial N}{\partial \xi} - i \frac{\partial N}{\partial \eta}$$

$$\frac{\partial^2 N}{\partial y^2} = \frac{\partial}{\partial \eta} \left(\frac{\partial N}{\partial \xi} \right) = \left(i \frac{\partial}{\partial \xi} - i \frac{\partial}{\partial \eta} \right) \left(i \frac{\partial N}{\partial \xi} - i \frac{\partial N}{\partial \eta} \right) =$$

$$= - \frac{\partial^2 N}{\partial \xi^2} + \frac{\partial^2 N}{\partial \xi \partial \eta} + \frac{\partial^2 N}{\partial \eta \partial \xi} - \frac{\partial^2 N}{\partial \eta^2}$$

⇓

$$\boxed{\frac{\partial^2 N}{\partial x^2} + \frac{\partial^2 N}{\partial y^2} = 4 \frac{\partial^2 N}{\partial \xi \partial \eta}}$$

← Si è partiti da un operatore di Laplace applicato ad una funt →
 → transf. variabili → si ottiene una sola derivata parziale mista!

Osservo che la somma di queste due derivate è il Laplaciano:

$$0 = -\Delta N = - \left(\frac{\partial^2 N}{\partial x^2} + \frac{\partial^2 N}{\partial y^2} \right) = -4 \frac{\partial^2 N}{\partial \xi \partial \eta}$$

$$\frac{\partial^2 N}{\partial \xi \partial \eta} = 0 = \frac{\partial}{\partial \eta} \left(\frac{\partial N}{\partial \xi} \right) \leftarrow \text{indipendente da } \eta$$

⇓

Risolvere questa funzione significa → $\frac{\partial N}{\partial \xi} = f(\xi)$
 fissa dire

$$N(\xi, \eta) = F(\xi) + G(\eta)$$

$$N(z, \bar{z}) = \bar{F}(z) + G(\bar{z})$$

$$= -\frac{1}{2} \int_{\Omega} \left\{ \left(\frac{\partial N}{\partial x} \right)^2 + 2 \varepsilon \frac{\partial v}{\partial x} \frac{\partial w}{\partial x} + \varepsilon^2 \left(\frac{\partial w}{\partial x} \right)^2 + \left(\frac{\partial v}{\partial y} \right)^2 + 2 \varepsilon \frac{\partial v}{\partial y} \frac{\partial w}{\partial y} + \varepsilon^2 \left(\frac{\partial w}{\partial y} \right)^2 \right\} d\mu$$

Possiamo riscrivere il tutto come segue:

$$= \underbrace{\mathcal{E}(v)} - \varepsilon \int_{\Omega} \left(\frac{\partial N}{\partial x} \cdot \frac{\partial w}{\partial x} + \frac{\partial v}{\partial y} \cdot \frac{\partial w}{\partial y} \right) d\mu - \frac{1}{2} \varepsilon^2 \int_{\Omega} \left[\left(\frac{\partial w}{\partial x} \right)^2 + \left(\frac{\partial w}{\partial y} \right)^2 \right] d\mu$$

⇓

L'energia $\tilde{\mathcal{E}}$:

$$\mathcal{E}(v + \varepsilon w) = \mathcal{E}(v) - \varepsilon \int_{\Omega} \left(\frac{\partial N}{\partial x} \cdot \frac{\partial w}{\partial x} + \frac{\partial v}{\partial y} \cdot \frac{\partial w}{\partial y} \right) d\mu + \varepsilon^2 \mathcal{E}(w) = \tilde{\mathcal{E}}(\varepsilon)$$

Se la derivata 1^a $\tilde{\mathcal{E}}$ è zero \Rightarrow punto di estremo \Rightarrow calcolo la derivata:

$$\frac{d\tilde{\mathcal{E}}}{d\varepsilon}(0) = - \int_{\Omega} \left\{ \frac{\partial v}{\partial x} \cdot \frac{\partial w}{\partial x} + \frac{\partial v}{\partial y} \cdot \frac{\partial w}{\partial y} \right\} d\mu = 0$$

FORMA DEBOLLE

Utilizzo la regola di Leibnitz e relazioni le derivate parziali.

Primo passo osservo che:

$$\nabla N = \frac{\partial N}{\partial x} \vec{e}_x + \frac{\partial N}{\partial y} \vec{e}_y$$

$$\nabla w = \frac{\partial w}{\partial x} \vec{e}_x + \frac{\partial w}{\partial y} \vec{e}_y$$

$$\frac{d\tilde{\mathcal{E}}}{d\varepsilon}(0) = - \int_{\Omega} \nabla N \cdot \nabla w = 0$$

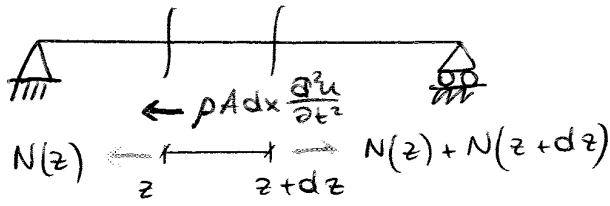
Introduco l'IDENTITÀ VETTORIALE seguente: $\text{div}(w \nabla N) = \nabla N \cdot \nabla w + w \text{div}(\nabla N)$

$$\nabla N \cdot \nabla w = \text{div}(w \nabla N) - w \text{div}(\nabla N)$$

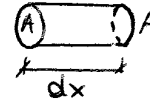
↑
?

③ EQUAZIONI DELLE ONDE

Equilibrio dinamico.



Considero un pezzo di trave infinitesimo.



$$\left\{ \begin{array}{l} \bullet \rho A dx = m \\ \bullet \frac{\partial^2 u}{\partial t^2} = a \end{array} \right.$$

Bilancio di forze:

$$-N(z) - \rho A dx \frac{\partial^2 u}{\partial t^2} + N(z) + dN(z) = 0$$

$$-\rho A \frac{\partial^2 u}{\partial t^2} dx + \frac{\partial N}{\partial z} dx = 0$$

$$-\rho A \frac{\partial^2 u}{\partial t^2} + \frac{\partial N}{\partial z} = 0$$

Essendo: $N = \sigma A$

Tensione media: $\sigma = \frac{N}{A}$

$$\left\{ \begin{array}{l} N = [N] \\ \sigma = [N][L]^{-2} \\ A = [L]^2 \end{array} \right.$$

Per la legge di Hooke: $\sigma = E \epsilon$ con $\epsilon = \frac{\partial u}{\partial z}$

$$N = EA \cdot \frac{\partial u}{\partial z}$$

$$-\rho A \frac{\partial^2 u}{\partial t^2} + \frac{\partial}{\partial z} \left(EA \frac{\partial u}{\partial z} \right) = 0$$

Se la trave è OMOGENEA + la EA. è COSTANTE \Rightarrow il prodotto è COSTANTE!

④ EQUAZIONE del CALORE

Definisco un'energia interna per a:

Variatione dell'en. interna rispetto al tempo

$$\frac{\partial e}{\partial t} = -\text{div}(q) + Q$$

Sorgente di calore

Flusso termico

Essendo calore specifico funzione di T:

(c)

$$e = e(T)$$

UNITA DI MISURA

$$c = \frac{J}{kg \cdot K}$$

$$K = \frac{W}{m \cdot K}$$

$$\rho \frac{\partial e}{\partial t} = \rho \left(\frac{\partial e}{\partial T} \right)^c \cdot \frac{\partial T}{\partial t} = \rho c \frac{\partial T}{\partial t}$$

Essendo: $q = -K \Delta T$

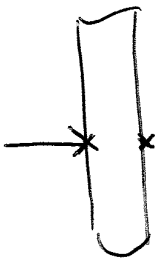
$K =$ conduttività termica

Sostituisco:

$$\rho c \frac{\partial T}{\partial t} = \text{div}(K \nabla T) + Q$$

↓ $\text{div}(K \nabla T) = K \Delta T$

$$\rho c \frac{\partial T}{\partial t} = K \Delta T + Q$$



$$\rho c \frac{\partial T}{\partial t} = K \frac{\partial^2 T}{\partial x^2} + Q$$

Se $Q=0$

$$\rho c \frac{\partial T}{\partial t} - K \frac{\partial^2 T}{\partial x^2} = 0$$

PARABOLICHE

• derivata rispetto a t
1° ordine

• derivata rispetto a x
2° ordine

⇓

cosa si associa?

PARABOLA

(termine noto = $T(x)$)

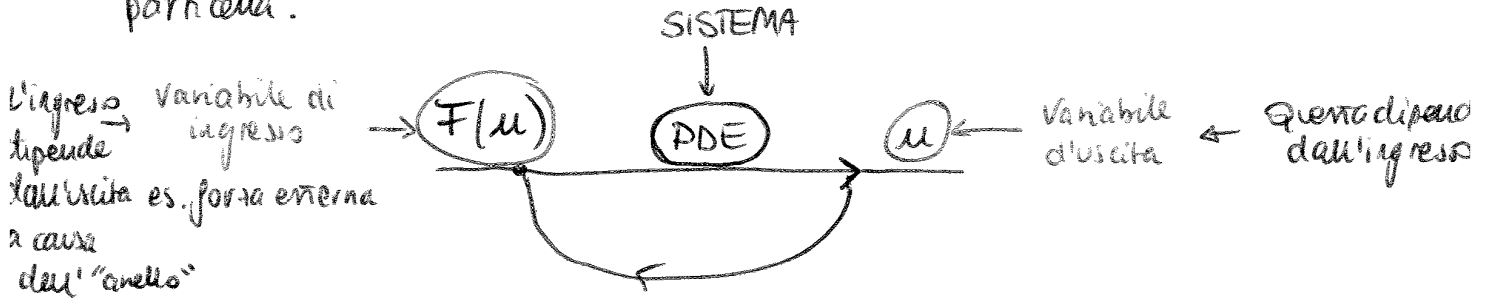
NB: è sbagliato dire che la costante non dipende dalla variabile in gioco!

Es. particella immersa in un campo gravitazionale con una certa massa.

La forza di gravità agisce sulla particella. Quanta dipende dal punto in cui è?

$$G = \gamma \frac{m_1 m_2}{r^2} \leftarrow \text{POTENZIALE GRAVITAZIONALE}$$

Essendo questo il potenziale, la forza è la sua derivata \Rightarrow la forza dipende da r e quindi dalla ^{coordinate} posizione della particella. Essendo la costante dipendente dalla forza \Rightarrow anche questa dipende dalla posizione della particella.



⚠ Il segno \ominus è dovuto all'operatore di Laplace nella PDE. Si scrive $-\Delta u$ poiché conviene nella ricerca dei minimi.

Se $a_{ik}(x) \equiv a_{ik} \quad \forall i, k = 1, \dots, n$
 $b_i(x) \equiv b_i \quad \forall i = 1, \dots, n$
 $c(x) = c$
 \Rightarrow la PDE si dice a COEFFICIENTI COSTANTI

Se $f=0 \Rightarrow$ la PDE è OMOGENEA

NB: è sempre LINEARE (in entrambi i casi)

- Il problema più difficile è quando la PDE non è a coeff. costanti. 2 casi:
- Coeff. dipende dallo spazio e non dal tempo \rightarrow risolvibile in forma chiusa
 - " " " " e dal tempo \rightarrow difficile

Parte

ANTISIMMET. → $\text{Skew}(A)^T = \frac{A^T - A}{2} = -\frac{A - A^T}{2} = -\text{Skew}(A)$
 $\text{Skew}(A) = \frac{A - A^T}{2}$

$\begin{cases} A \in M_n \text{ (= insieme matrici quad.)} \\ H \in \text{Sym}(n) \text{ (} \Rightarrow H = H^T \text{)} \end{cases}$ Considero 2 matrici A, H
 (= insieme matrici simmetriche)

Se calcolo la traccia:

$$\text{tr}(AH) = \text{tr} \left[\left(\text{Sym}(A) + \text{Skew}(A) \right) H \right] = \text{tr} \left[\text{Sym}(A)H \right] + \text{tr} \left[\text{Skew}(A)H \right]$$

$A \rightarrow$ scompongo in parte
 SIMM + ANTISIM.

$$\begin{aligned} \text{tr} \left[\text{Skew}(A)H \right] &= \text{tr} \left[\frac{A - A^T}{2} H \right] = \frac{1}{2} \text{tr} \left[AH - A^T H \right] = \\ &= \frac{1}{2} \left(\text{tr}(AH) - \text{tr}(A^T H) \right) \end{aligned}$$

$$\text{tr}(AH) = A_{ik} \cdot H_{ki} \underset{\substack{\uparrow \\ \text{Dato che gli indici} \\ \text{sono rovesciati}}}{=} (A^T)_{ki} \cdot (H^T)_{ik} \underset{\substack{\uparrow \\ H \text{ è simmetrica}}}{=} (A^T)_{ki} \cdot H_{ik} = \text{tr}(A^T H)$$

⇓

$$\boxed{\text{tr} \left[\text{Skew}(A)H \right] = 0}$$

⇒

TUTTE le matrici SIMMETRICHE
 sono ORTOGONALI a quelle
 ANTISIMMETRICHE

⇓

$$\boxed{\text{tr}(AH) = \text{tr} \left[\text{Sym}(A)H \right]}$$

⇒ Potrà sempre supporre che la matrice $A(x)$ è simmetrica poiché anche se non lo fosse la parte ANTI si annulla!

Calcolo i prodotti riga per colonna:

$$= - \left(\lambda_1 \frac{\partial^2 u}{\partial y_1^2} + \lambda_2 \frac{\partial^2 u}{\partial y_2^2} \right)$$

Scelgo arbitrariamente un autovalore positivo e uno negativo $\left\{ \begin{array}{l} \lambda_1 < 0 \\ \lambda_2 > 0 \end{array} \right. \Rightarrow$ AUTOVAL DISCORD

$$= - \left(-|\lambda_1| \frac{\partial^2 u}{\partial y_1^2} + \lambda_2 \frac{\partial^2 u}{\partial y_2^2} \right)$$

Ipotizzando $\begin{cases} y_1 = ct \\ y_2 = z \end{cases} \Rightarrow$ posso riscrivere quella parte come:

$$= |\lambda_1| \cdot \frac{1}{c^2} \cdot \frac{\partial^2 u}{\partial t^2} - \lambda_2 \cdot \frac{\partial^2 u}{\partial z^2}$$

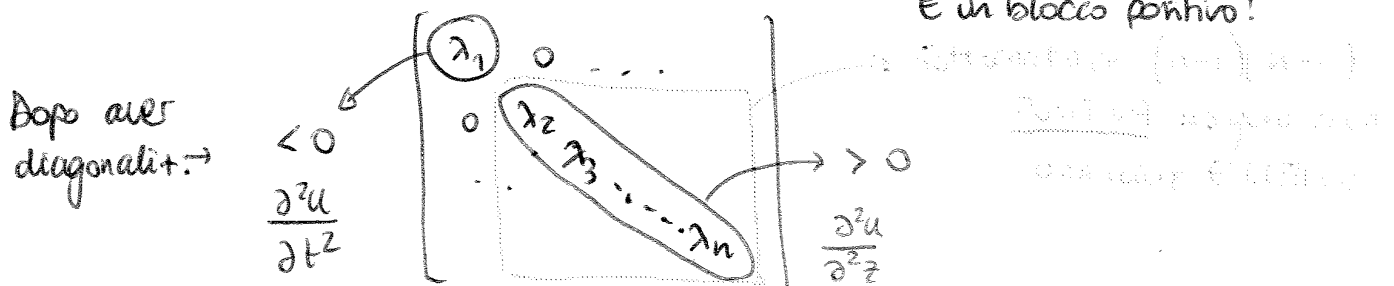
Sia λ_1 che $\lambda_2 \neq 0 \Rightarrow$ metto λ_1 a fattore e risulta

$$= |\lambda_1| \left[\frac{1}{c^2} \cdot \frac{\partial^2 u}{\partial t^2} - \frac{\lambda_2}{|\lambda_1|} \cdot \frac{\partial^2 u}{\partial z^2} \right] = \frac{|\lambda_1|}{c^2} \left[\frac{\partial^2 u}{\partial t^2} - \frac{\lambda_2}{|\lambda_1|} c^2 \frac{\partial^2 u}{\partial z^2} \right]$$

Caso particolare: $\lambda_2 = |\lambda_1| \Rightarrow$ ritorno all'eq. di D'Alembert.

(ELLITTICO)

- Gli $(n-1)$ autovalori positivi generano un operatore di Laplace in uno spazio $(n-1)$.
- L'autovalore negativo è collegato al tempo.



nel caso di $n=2 \rightarrow$ ho un autovalore > 0 e uno < 0 .

Se a^2 dipendesse da $x \rightarrow$ si potrebbe ancora risolvere. Se invece dipendesse anche del tempo, sarebbe poco risolvibile.

↓

METODO di SEPARAZIONE delle VARIABILI

23.10.15

Pougo

$$a^2 = \frac{\lambda}{\rho c} > 0$$

\rightarrow Se fosse = 0 \Rightarrow l'equazione DEGENEREBBE

↓
COEFFICIENTE di
DIFFUSIVITÀ TERMICA

$$\boxed{[a^2] = \frac{L^2}{T}}$$

$$\boxed{u_t = a^2 u_{xx}}$$

$$\downarrow \qquad \qquad \downarrow$$

$$\frac{\partial u}{\partial t} = a^2 \frac{\partial^2 u}{\partial x^2}$$

⇓

È possibile usare il
METODO di FOURIER
(separazione delle variabili)

NB: questo metodo non si può utilizzare se i coefficienti dipendono dal TEMPO! Nel caso di dipendenza dallo spazio invece si può usare!

In questo caso vi sono solo coeff. costanti \Rightarrow ok!

Applicazione del metodo

Si inizia **risolvendo il PROBLEMA** agli **AUTOVALORI** associato all'equazione data.
 Questo si ottiene risolvendo l'equazione nella forma di Sturm-Liouville.

Selezioniamo la **parte ELLITTICA** dell'operatore:

$$K = -a^2 \frac{\partial^2}{\partial x^2}$$

questa è la parte che voglio
DIAGONALIZZARE

Ricorda:

ALGEBRA LINEARE

$$Mv = \lambda v$$

↓ ↓
 autovettore autovalore

Problema lineare facilmente risolvibile.

PDE

$$K\phi = \lambda\phi$$

↓ ↓
 autofunzione autovalore

Il nostro caso!

Sostituendo K nella PDE:

$$-a^2 \cdot \frac{\partial^2 \phi}{\partial x^2} = \lambda \phi$$

← L'autovalore deve essere **POSITIVO** per la definizione di operatore ellittico

EQ dell'OSCILLATORE ARMONICO

$$\rightarrow \frac{\partial^2 \phi}{\partial x^2} + \frac{\lambda}{a^2} \phi = 0$$

nella variabile SPAZIO

↳ La soluzione è un insieme di SENI e 0

$$\phi(x) = A \cos\left(\frac{\sqrt{\lambda}}{a} x\right) + B \sin\left(\frac{\sqrt{\lambda}}{a} x\right)$$

• Verifichiamo se le autofunzioni formano davvero una base.

Per farlo è sufficiente verificare che siano ORTOGONALI.

Def: Se $\forall n, m \in \mathbb{N}$, $n, m \geq 1 \wedge n \neq m$

$$\phi_n \cdot \phi_m = 0$$

\Leftrightarrow

$$\left\{ \phi_n(x) \right\}_{n=1}^{\infty} \text{ è ORTOGONALE}$$

Posso esprimere il prodotto scalare tramite un INTEGRALE.

$$f \cdot g = \int_0^l f(x) \cdot g(x) dx$$

Nel nostro caso:

$$\int_0^l \phi_n(x) \cdot \phi_m(x) dx = 0$$

\downarrow

$$(se \ n \neq m) \quad B_n \cdot B_m \cdot \int_0^l \sin\left(\frac{n\pi}{l}x\right) \cdot \sin\left(\frac{m\pi}{l}x\right) dx = 0$$

\Leftrightarrow

$$\phi_n \perp \phi_m \text{ se } n, m \geq 1 \wedge n \neq m \wedge n, m \in \mathbb{N}$$

$\frac{n\pi}{l} = k_n \rightarrow$ NUMERO D'ONDA = reciproco della lunghezza d'onda.

$\frac{1}{k_n} = \frac{l}{n\pi} \rightarrow$ LUNGHEZZA D'ONDA = distanza tra due picchi consecutivi omologhi

Adesso bisogna calcolare i coeff. di $u_n(t)$.

Se $u(x, t) = \sum_{n=1}^{+\infty} u_n(t) \cdot \phi_n(x)$ è soluzione \Rightarrow deve soddisfare la PDE di partenza.

Si ripetono le condizioni di CONVERGENZA FUNZIONALE e UNIFORME della serie di Fourier.

$$\begin{cases} \frac{\partial u}{\partial t}(x, t) = \sum_{n=1}^{+\infty} \dot{u}_n(t) \cdot \phi_n(x) \\ \frac{\partial^2 u}{\partial x^2}(x, t) = \sum_{n=1}^{+\infty} u_n(t) \cdot \frac{\partial^2 \phi_n}{\partial x^2}(x) = \sum_{n=1}^{+\infty} u_n(t) \cdot \left(-\frac{n^2 \pi^2}{l^2} \phi_n(x)\right) \end{cases}$$

$$\sum_{n=1}^{+\infty} \dot{u}_n(t) \cdot \phi_n(x) = \sum_{n=1}^{+\infty} u_n(t) \cdot \left(-\frac{n^2 \pi^2 a^2}{l^2} \phi_n(x)\right)$$

$$\sum_{n=1}^{+\infty} \left\{ \dot{u}_n(t) + \frac{n^2 \pi^2 a^2}{l^2} u_n(t) \right\} \phi_n(x) = 0$$

Questa parte si deve annullare affinché sia tutto = 0

$\forall n \geq 1, n \in \mathbb{N}$:

$$\dot{u}_n(t) + \frac{n^2 \pi^2 a^2}{l^2} u_n(t) = 0$$

$$\sum_{n=1}^{\infty} u_{n0} \cdot \delta_{nm} = u_{m0}$$

$$u_{m0} = \int_0^l f(x) \cdot \phi_m(x) dx = \int_0^l f(x) \cdot \sqrt{\frac{2}{l}} \sin\left(\frac{m\pi}{l}x\right) dx = \sqrt{\frac{2}{l}} \int_0^l f(x) \cdot \sin\left(\frac{m\pi}{l}x\right) dx$$

$$\begin{aligned} u(x,t) &= \sum_{n=1}^{\infty} u_{n0} e^{-\frac{n^2\pi^2 a^2}{l^2}t} \cdot \phi_n(x) = \sum_{n=1}^{\infty} \left[\int_0^l f(y) \cdot \phi_n(y) dy \right] e^{-\frac{n^2\pi^2 a^2}{l^2}t} \phi_n(x) = \\ &= \sum_{n=1}^{+\infty} \int_0^l f(y) \cdot \phi_n(y) \cdot \phi_n(x) dy \cdot e^{-\frac{n^2\pi^2 a^2}{l^2}t} = \\ &= \sum_{n=1}^{+\infty} \int_0^l \left[e^{-\frac{n^2\pi^2 a^2}{l^2}t} \phi_n(x) \cdot \phi_n(y) \right] f(y) dy \end{aligned}$$

Dato che la serie converge uniformemente \Rightarrow è possibile scrivere:

$$u(x,t) = \int_0^l \left[\sum_{n=1}^{+\infty} e^{-\frac{n^2\pi^2 a^2}{l^2}t} \cdot \phi_n(x) \cdot \phi_n(y) \right] f(y) dy$$

Def: si definisce FUNZIONE DI GREEN del problema ai valori iniziali e al bordo:

$$\begin{cases} \frac{\partial u}{\partial t} = a^2 \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} \\ u(0,t) = 0 \\ u(l,t) = 0 \\ u(x,0) = f(x) \end{cases} \quad \begin{matrix} x \in (0,l) \\ t \in (0+\infty) \end{matrix}$$

Esempio

NB: condizioni al bordo NON omogenee.

Si hanno 3 ingressi:

- 1 condiz. iniziale
- 2 condiz. al bordo

$$\begin{cases} u_t = a^2 u_{xx} & x \in (0, l) \\ u(x, 0) = f(x) \\ u(0, t) = u_1 \\ u(l, t) = u_2 \end{cases}$$

Grazie ai calcoli svolti prima si ha che:

$$u(x, t) = \sum_{n=1}^{+\infty} u_n(t) \cdot \phi_n(x)$$

Nel problema di Sturm-Liouville le condizioni al contorno erano OMOGENEE.
 Qui NO! \Rightarrow la st trovata prima non va bene in questo caso.

In fatti se sostituiamo:

$$u(0, t) = \sum_{n=1}^{+\infty} u_n(t) \cdot \underbrace{\phi_n(0)}_{=0} = 0 \neq u_1$$

$$u(l, t) = \sum_{n=1}^{+\infty} u_n(t) \cdot \underbrace{\phi_n(l)}_{=0} = 0 \neq u_2$$

\Rightarrow Errore? Quando cambiano le condizioni al bordo bisogna "prolungare" la st anche ai punti interni.

Visto che l'equazione è lineare \Rightarrow la somma di 2 funtz. lineari è anch'essa lineare.

$$\boxed{u(x, t) = r(x) + w(x, t)} \quad \leftarrow \text{Ho scomposto } u(x, t)$$

↓

Studio le singole parti separatamente

26.10.15

Riassunto: problema di trasmissione del calore

Eq. da risolvere:

Problema alle condizioni iniziali e al bordo

$$\begin{cases} u_t = a^2 u_{xx} & , x \in (0, l) \\ u(x, 0) = f(x) & t \in (0, +\infty) \\ u(0, t) = u_1 \\ u(l, t) = u_2 \end{cases} \quad \left\{ \begin{array}{l} \\ \\ \\ t \in (0, +\infty) \end{array} \right.$$

Questo problema può essere risolto grazie alla scomposizione di 2 parti (lineari).
 Studia la funzione u nel modo seguente:

$$u(x, t) = v(x) + w(x, t)$$

Dipende solo dai punti

Funzione che dipende anche dal tempo

$$v(x)$$

Si calcola risolvendo il seguente problema (stationario, in cui non si ha variazione esplicita rispetto t):

$$\begin{cases} 0 = a^2 \frac{d^2 v}{dx^2} \\ v(0) = u_1 \\ v(l) = u_2 \end{cases}$$

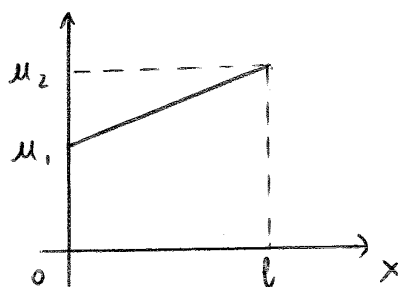
⇓

$$v(x) = \frac{u_2 - u_1}{l} x + u_1$$

⇒ Si profilo di temperatura, compatibile con le condizioni al bordo è

Se $u_2 > u_1$

(tale che il coeff. della retta sia positivo)



L'altro integrale vale:

$$\int_0^l x \cdot \sin\left(\frac{n\pi}{l}x\right) dx \Rightarrow \text{risolvo per parti: } \begin{cases} f(x) = x & f'(x) = 1 \\ g'(x) = \sin\left(\frac{n\pi}{l}x\right) & g(x) = -\frac{l}{n\pi} \cos\left(\frac{n\pi}{l}x\right) \end{cases}$$

$$= \left[-\frac{lx}{n\pi} \cos\left(\frac{n\pi}{l}x\right) \right]_0^l + \frac{l}{n\pi} \int_0^l \cos\left(\frac{n\pi}{l}x\right) dx = -\frac{l^2}{n\pi} (-1)^n$$

$$= 0 \quad \left[\sin\left(\frac{n\pi}{l}x\right) \right]_0^l = 0$$

↓
Posso scrivere w_{no} ora:

$$w_{no} = \sqrt{\frac{2}{l}} (\mu_0 - \mu_1) \cdot \frac{l}{n\pi} [1 - (-1)^n] + \sqrt{\frac{2}{l}} \frac{\mu_2 - \mu_1}{l} \cdot \frac{l^2}{n\pi} (-1)^n$$

$$w_{no} = \sqrt{\frac{2}{l}} \cdot \frac{l}{n\pi} \left\{ [1 - (-1)^n] (\mu_0 - \mu_1) + (\mu_2 - \mu_1) (-1)^n \right\}$$

↓
Ora posso risolvere il problema:

$$w(x,t) = \sum_{n=1}^{+\infty} \sqrt{\frac{2}{l}} \cdot \frac{l}{n\pi} \cdot \{ \dots \} e^{-\frac{n^2\pi^2 a^2}{l^2} t} \cdot \sqrt{\frac{2}{l}} \cdot \sin\left(\frac{n\pi}{l}x\right) \Rightarrow$$

$$w(x,t) = \sum_{n=1}^{+\infty} \frac{2}{n\pi} \left\{ [1 - (-1)^n] (\mu_0 - \mu_1) + (\mu_2 - \mu_1) (-1)^n \right\} \cdot e^{-\frac{n^2\pi^2 a^2}{l^2} t} \sin\left(\frac{n\pi}{l}x\right)$$

↑

Come si comporta una fluttuazione di temperatura in una barra.

Queste scritture possono essere rese uguali ad altre tramite dei "trucchi".

Ad esempio:

$$(-1)^n (\mu_0 - \mu_1) = -(-1)^n (\mu_1 - \mu_0) = (-1)^{n+1} (\mu_1 - \mu_0)$$

NB: si tratta di TEMPERATURA RELATIVA e non ASSOLUTA.

In generale:

- temperatura relativa \rightarrow gradi $^{\circ}\text{C}$
- temperatura assoluta \rightarrow gradi K

ESEMPIO

$$\begin{cases} u_t = a^2 u_{xx} - hu & \forall x \in (0, l) \\ -k \partial u_x(0, t) = q_1 & \\ k \partial u_x(l, t) = q_2 & \forall t \in (0, +\infty) \\ u(x, 0) = f(x) & \forall x \in (0, l) \end{cases}$$

Estremi sempre esclusi!
Al massimo dimostro poi che si può estendere la st su quei punti.

L'equazione è:

- LINEARE \rightarrow le combinazioni lineari delle sue st possono essere usate per ottenere altre st .
- OMOGENEA \rightarrow pag. 82

Si può pensare di procedere come nel caso precedente e quindi iniziare a diagonalizzare l'operatore. Questa volta però l'operatore non è soltanto la derivata 2^a.

Questo in realtà è sbagliato! Non è uguale a una poiché compare h!
h è sempre stato = 0
 $\Rightarrow \lambda$ è sempre stato >

$$-a^2 \frac{d^2 \phi}{dx^2} + (h) \phi = \lambda \phi \quad \text{c'è anche } h$$

↓

"vorrei che fosse"
l'autovalore
dell'operatore $\rightarrow -a^2 \frac{d^2}{dx^2} + h$

$$a^2 \frac{d^2 \phi}{dx^2} + (\lambda - h) \phi = 0$$

la Differenza $> 0 < \emptyset$?

NON si fa così!

→ Le condizioni al contorno del PROBLEMA TRASFORMATO sono TEMPO - dipendenti! Ma non quelle del PROBLEMA INIZIALE. Allora mi domando se è ancora possibile scrivere $u(x,t)$ come somma di 2 componenti.

Provo a farlo: spetto in due parti:

$$u(x,t) = v(x) + w(x,t)$$

$$\textcircled{v(x)} \quad 0 = a^2 \frac{d^2 v}{dx^2} - hv$$

$$-k\sigma \frac{dv}{dx}(0) = q_1$$

$$k\sigma \frac{dv}{dx}(l) = q_2$$

$$\textcircled{w(x,t)}$$

$$w_t = a^2 w_{xx} - hw$$

$$-k\sigma w_x(0,t) = 0$$

$$k\sigma w_x(l,t) = 0$$

$$w(x,0) = f(x) - v(x)$$

Solo ORA procedo col CAMBIO di VARIABILE (trasformo prima questo problema)

$$w \longmapsto \tilde{w}(x,t) = e^{ht} \cdot w(x,t)$$

ripercorro gli stessi passaggi effettuati per \tilde{u} :

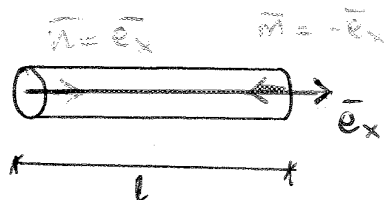
$$\begin{aligned} \tilde{w}_t &= a^2 \tilde{w}_{xx} \\ -k\sigma \tilde{w}_x(0,t) &= 0 \\ k\sigma \tilde{w}_x(l,t) &= 0 \\ \tilde{w}(x,0) &= f(x) - v(x) \end{aligned}$$

Opero la transf. di variabili solo sulla parte che dipende dal tempo.

Ho eliminato h

Ora abbiamo "fissato" il flusso (o \bar{c} che immetto nella barra).

OSSERVAZIONE sulle c.b



$$\vec{q} = -k \frac{\partial u}{\partial x} \vec{e}_x$$

Sulla sp. l il flusso che entra è pari a:

$$Q = (\vec{q} \cdot \vec{n}) \sigma = k \sigma u_x(l,t)$$

$$\frac{W}{m^2} \quad m^2 = (\text{sezione superficie})$$

$$Q = (\vec{q} \cdot \vec{n}) \sigma = -k\sigma u_x(0,t)$$

Il segno dip. dalla convenzione

Prima avevo fissato u ora invece $q \Rightarrow$ ho imposto il flusso di calore.

$$\begin{cases} C_1 - C_2 = \frac{a}{\sqrt{h}} \cdot \frac{q_1}{k\sigma} \\ -e^{\frac{\sqrt{h}l}{a}} C_1 + e^{-\frac{\sqrt{h}l}{a}} C_2 = \frac{a}{\sqrt{h}} \cdot \frac{q_2}{k\sigma} \end{cases}$$

↓

Utilizzando la regola di Cramer

$$\begin{bmatrix} 1 & -1 \\ -e^{\frac{\sqrt{h}l}{a}} & e^{-\frac{\sqrt{h}l}{a}} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} C_1 \\ C_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{a}{\sqrt{h}} R_1 \\ \frac{a}{\sqrt{h}} R_2 \end{bmatrix}$$

$$C_1 = \frac{\begin{vmatrix} \frac{a}{\sqrt{h}} R_1 & -1 \\ \frac{a}{\sqrt{h}} R_2 & e^{-\frac{\sqrt{h}l}{a}} \end{vmatrix}}{e^{\frac{\sqrt{h}l}{a}} - e^{-\frac{\sqrt{h}l}{a}}} = \frac{\frac{a}{\sqrt{h}} R_1 e^{-\frac{\sqrt{h}l}{a}} + \frac{a}{\sqrt{h}} R_2}{2 \sinh\left(\frac{\sqrt{h}l}{a}\right)}$$

↑ moltiplico e divido per 2 il denominatore

$$\sinh(y) = \frac{e^y - e^{-y}}{2}$$

$$C_2 = \frac{\begin{vmatrix} 1 & \frac{a}{\sqrt{h}} R_1 \\ -e^{-\frac{\sqrt{h}l}{a}} & \frac{a}{\sqrt{h}} R_2 \end{vmatrix}}{2 \sinh\left(\frac{\sqrt{h}l}{a}\right)} = \frac{\frac{a}{\sqrt{h}} R_1 + \frac{a}{\sqrt{h}} R_2 e^{-\frac{\sqrt{h}l}{a}}}{2 \sinh\left(\frac{\sqrt{h}l}{a}\right)}$$

$$v(x) = C_1 \cdot e^{-\frac{\sqrt{h}x}{a}} + C_2 \cdot e^{\frac{\sqrt{h}x}{a}} = \frac{\frac{a}{\sqrt{h}}}{2 \sinh\left(\frac{\sqrt{h}l}{a}\right)} \left\{ R_1 e^{-\frac{\sqrt{h}}{a}(x-l)} + R_2 e^{-\frac{\sqrt{h}}{a}x} + R_2 e^{\frac{\sqrt{h}}{a}x} + R_1 e^{\frac{\sqrt{h}}{a}(x-l)} \right\}$$

sostituisco C_1 e C_2

↳ Questa si riduce ad un'espressione molto più compatta =>

$$\Phi_n(x) = A_n \cos\left(\frac{n\pi}{l} x\right)$$

Avendo cambiato le condizioni al bordo (ora riguardano le derivate) \Rightarrow cambiano totalmente le autofunzioni!

Ai bordi queste funzioni non si annullano \Rightarrow per questo non si ha la stessa funa.

DEFINIZIONI

CONDIZIONI DI DIRICHLET

CONDIZIONI al BORDO date alla FUNZIONE INCOGNITA.

(tutti gli esempi fino a quest'ultimo) - Questo rappresenta VINCOLI / condiz. sugli SPOSTAMENTI.

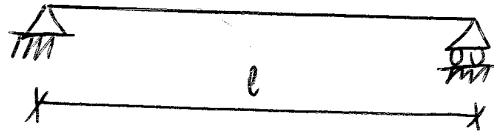
CONDIZIONI DI NEUMANN

CONDIZIONI al BORDO date alle DERIVATE della FUNZIONE INCOGNITA

Questo rappresenta VINCOLI sugli SPORZI

Esempio:

Considero una trave incernierata da un lato e ha un carrello dall'altro



CONDIZIONI:

- A sinistra sia lo spostamento orizzontale che verticale non è consentito \Rightarrow CONDIZIONI di DIRICHLET
- A destra ho solo lo spostamento verticale impedito \Rightarrow nuova condizione di DIRICHLET



↳ Ritornando al nostro esempio. Ora bisogna normalizzare le autofunzioni.

Valutare A / sia
ortonormale

$$\Phi_n(x) = A \cos\left(\frac{n\pi}{l} x\right)$$

↓

$$\Phi_n(x) = \sqrt{\frac{2}{l}} \cos\left(\frac{n\pi}{l} x\right)$$

Riconstruisco una serie
di Fourier

$$\tilde{w}(x, t) = \sum_{n=1}^{+\infty} \tilde{w}_n(t) \Phi_n(x)$$

Sostituisco → devo risolvere questo sistema di equazioni:

$$\ddot{\tilde{w}}_n(t) + \frac{n^2 \pi^2 a^2}{l^2} \tilde{w}_n(t) = 0$$

$$\tilde{w}_n(t) = \tilde{w}_{n0} e^{-\frac{n^2 \pi^2 a^2}{l^2} t}$$

SE $\Rightarrow \tilde{w}(x, t) = \sum_{n=1}^{+\infty} \tilde{w}_{n0} e^{-\frac{n^2 \pi^2 a^2}{l^2} t} \sqrt{\frac{2}{l}} \cos\left(\frac{n\pi}{l} x\right)$

Così ho trovato $\tilde{w}(x, t)$ ma io cerco $w(x, t)$

↓

Mi ricordo che: $w(x, t) = e^{-ht} \cdot \tilde{w}(x, t)$ e quindi:

$$w(x, t) = \sum_{n=1}^{\infty} \tilde{w}_{n0} e^{-\left(h + \frac{n^2 \pi^2 a^2}{l^2}\right)t} \cdot \sqrt{\frac{2}{l}} \cos\left(\frac{n\pi}{l} x\right)$$

SPETTRO degli AUTOVALORI

L'insieme di tutti i possibili autovalori si chiama SPETTRO. Il termine "hu" introdotto a inizio problema ha provocato uno SHIFT dell'autovalore + base. Per $n=0 \rightarrow$ rimane h. Quindi un termine lineare di temperatura shifta gli autovalori (trasla di h lo spettro degli autovalori).

Calcolo le autofunzioni:

$$\Phi(x) = A \cos\left(\frac{\sqrt{\lambda}}{a} \cdot x\right) + B \sin\left(\frac{\sqrt{\lambda}}{a} x\right)$$

$$\Phi'(x) = -A \frac{\sqrt{\lambda}}{a} \sin\left(\frac{\sqrt{\lambda}}{a} x\right) + B \frac{\sqrt{\lambda}}{a} \cos\left(\frac{\sqrt{\lambda}}{a} x\right)$$

$$0 = \Phi(0) = \boxed{A = 0}$$

$$0 = B \frac{\sqrt{\lambda}}{a} \cos\left(\frac{\sqrt{\lambda}}{a} l\right)$$

Siano nulle per:

- $\lambda = 0 \rightarrow$ Soluzione che non serve. Visto che $A = 0 \Rightarrow \Phi(x) = B \sin\left(\frac{\sqrt{\lambda}}{a} x\right) = 0$
 Φ è sempre nulla con! Inutile
- $\frac{\sqrt{\lambda}}{a} l = (2n+1) \frac{\pi}{2}, n \geq 0$

le autofunzioni del problema sono:

la successione di funzioni $\rightarrow \left\{ \Phi_n(x) \right\}_{n=0}^{+\infty} = \left\{ B_n \sin\left(\frac{(2n+1)\pi}{2l} x\right) \right\}_{n=0}^{+\infty} \leftarrow$ GENERICI AUTOFUNZ.

quando le autofunzioni dipendono da \sin o $\cos \Rightarrow$ so che la cost è $\frac{2}{l}$

$$\forall n \geq 0 \quad \left\{ \Phi_n(x) \right\}_{n=0}^{+\infty} = \left\{ \sqrt{\frac{2}{l}} \sin\left(\frac{(2n+1)\pi}{2l} x\right) \right\}_{n=0}^{+\infty}$$

(CONDIZIONI al BORDO
MISTE)

DIRICHLET a SX
NEUMAN a DX

Ricorda:

CONDIZIONI al BORDO DIRICHLET	$\sqrt{\frac{2}{l}} \sin\left(\frac{n\pi}{2l} x\right)$
CONDIZIONI al BORDO NEUMANN	$\sqrt{\frac{2}{l}} \cos\left(\frac{n\pi}{2l} x\right)$
CONDIZIONI al BORDO MISTE (DIRICHLET a SX NEUMAN a DX)	$\sqrt{\frac{2}{l}} \sin\left(\frac{(2n+1)\pi}{2l} x\right)$

\rightarrow NB: solo $(2n+1)$
considero solo
le dispari

Se al variare dei parametri:

- DIRICHLET-NEUMANN \rightarrow punto a sx rimane fermo, la tg a dx rimane ferma
- NEUMAN - DIRICHLET \rightarrow tg ferma, punto fermo
- DIRICHLET-DIRICHLET \rightarrow 2 punti fermi
- NEUMANN - NEUMANN \rightarrow 2 tg ferme se si va meglio



Autovalore
col sen(...)



Ritornando al problema (condizioni di Dirichlet a sx e Neumann a dx)

$$u(x, t) = Q_0 x + u_0 + \sum_{n=0}^{+\infty} w_{n0} e^{-\frac{(2n+1)^2 \pi^2 a^2}{4l^2} t} \sqrt{\frac{2}{l}} \sin\left(\frac{(2n+1)\pi}{2l} x\right)$$

Come si ottiene? $w_{n0} = \int_0^l [f(x) - v(x)] \sqrt{\frac{2}{l}} \sin\left(\frac{(2n+1)\pi}{2l} x\right) dx$

$$w(x, t) = \sum_{n=0}^{+\infty} w_n(t) \cdot \phi_n(x)$$

$$w_t(x, t) = \sum_{n=0}^{+\infty} \dot{w}_n(t) \cdot \phi_n(x)$$

derivata funt armonica \Rightarrow trigonometrico

$$w_{xx}(x, t) = \sum_{n=0}^{+\infty} w_n(t) \phi_n(x) = - \sum_{n=0}^{+\infty} w_n(t) \cdot \frac{(2n+1)^2 \pi^2}{4l^2} \phi_n(x)$$

$$\sum_{n=0}^{+\infty} \dot{w}_n(t) \phi_n(x) = -a^2 \sum_{n=0}^{+\infty} w_n(t) \frac{(2n+1)^2 \pi^2}{4l^2} \phi_n(x)$$

$$\sum_{n=0}^{+\infty} \left\{ \dot{w}_n(t) + \frac{(2n+1)^2 \pi^2 a^2}{4l^2} w_n(t) \right\} \phi_n(x) = 0$$

$$w_n(t) = w_{n0} e^{-\frac{(2n+1)^2 \pi^2 a^2}{4l^2} t} \rightarrow \text{sostituisco e trovo}$$

① TRASFORMO il PROBLEMA

$$\begin{cases} \tilde{u}_t = a^2 \tilde{u}_{xx} - h \tilde{u} \\ \tilde{u}(0,t) = u_1 - u_0 \\ \tilde{u}(l,t) = u_2 - u_0 \\ \tilde{u}(x,0) = f(x) - u_0 \end{cases}$$

← Sono anche cambiate le condizioni al contorno.

② RISOLVO il "NUOVO" PROBLEMA

$$\tilde{u}(x,t) = v(x) + w(x,t)$$

$$\begin{cases} 0 = a^2 v''(x) - h v(x) \\ v(0) = u_1 - u_0 \\ v(l) = u_2 - u_0 \end{cases}$$

$$\begin{cases} w_t = a^2 w_{xx} - h w \\ w(0,t) = 0 \\ w(l,t) = 0 \\ w(x,0) = f(x) - u_0 - v(x) \end{cases}$$

Questa l'ho già vista. Posso riscriverla come:

$$w(x,t) = \tilde{w}(x,t) \cdot e^{-ht}$$

Questo sotto problema risolve la stessa cosa:

$$w(x,t) = \tilde{w}(x,t) \cdot e^{-ht}$$

$$\begin{cases} \tilde{w}_t = a^2 \tilde{w}_{xx} \\ \tilde{w}(0,t) = 0 \\ \tilde{w}(l,t) = 0 \\ \tilde{w}(x,0) = f(x) - u_0 - v(x) \end{cases}$$

Parto dall'ultima.

Le condizioni sono DIRICHLET - DIRICHLET \Rightarrow autofunzione col $\sin(\dots)$

$$w(x,t) = e^{-ht} \cdot \tilde{w}(x,t) = e^{-ht} \cdot \left\{ \sum_{n=1}^{+\infty} \tilde{w}_{n0} e^{-\frac{n^2 \pi^2 a^2}{l^2} t} \sqrt{\frac{2}{l}} \sin\left(\frac{n\pi}{l} x\right) \right\}$$

[So che il termine h "shifta" gli autovalori]

$$v(x) = \frac{(u_2 - u_0) \sinh(mx) - (u_1 - u_0) \sinh(m(x-l))}{\sinh(ml)}$$

$$v(0) = \frac{(u_1 - u_0) \cancel{\sinh(ml)}}{\cancel{\sinh(ml)}} = u_1 - u_0$$

$$v(l) = u_2 - u_0$$

Le condizioni al bordo sono rispettate

↓

Risultato:

$$u(x,t) = u_0 + \frac{(u_2 - u_0) \sinh(mx) - (u_1 - u_0) \sinh(m(x-l))}{\sinh(ml)} + e^{-ht+\infty} \sum_{n=1}^{\infty} \sqrt{\frac{2}{l}} u_{n0} e^{-\frac{n^2 \pi^2 a^2 t}{l^2}} \sin\left(\frac{n\pi}{l} x\right)$$

$$\tilde{w}_{n0} = \sqrt{\frac{2}{l}} \int_0^l [f(y) - u_0 - v(y)] \sin\left(\frac{n\pi}{l} y\right) dy$$

Riscrivo il sinh in forma esponenziale

NB:

$$\sinh(my) \cdot \sin\left(\frac{n\pi}{l} y\right) = \frac{e^{my} - e^{-my}}{2} \cdot \frac{e^{i\frac{n\pi}{l} y} - e^{-i\frac{n\pi}{l} y}}{2i}$$

Calcolando l'argomento del sinh(..) con numeri complessi ⇒ trovo sin(...)

$$\Rightarrow \int_0^l \sinh(my) \cdot \sin\left(\frac{n\pi}{l} y\right) dy = \frac{1}{4i} \int_0^l e^{(m+i\frac{n\pi}{l})y} dy - \frac{1}{4i} \int_0^l e^{-(m+i\frac{n\pi}{l})y} dy +$$

$$- \frac{1}{4i} \int_0^l e^{-(m-i\frac{n\pi}{l})y} dy + \frac{1}{4i} \int_0^l e^{-(m-i\frac{n\pi}{l})y} dy$$

$$\int_0^l e^{a \cdot y} dy = \frac{1}{a_1} [e^{a \cdot y}]_0^l \quad \leftarrow \text{significa fare 4 volte questo integrale}$$

M = matrice associata all'applicazione lineare rispetto le z basi.

$$Mv = w$$

$$\left(\begin{array}{c} \downarrow \downarrow \downarrow \\ \Theta u = f \end{array} \right)$$

Un sistema lineare ammette s.t. se il termine noto è ortogonale al nucleo dell'operatore aggiunto.
 $w \perp \text{ker}(M^T)$

\Downarrow

$$\sum_n (\Theta u \cdot \phi_n) \phi_n = (f \cdot \phi_n) \phi_n$$

\downarrow
una certa autofunz.

(1) Risoluzione del problema agli autovalori

$$-a^2 \phi''(x) = \lambda \phi(x) \rightarrow \text{condizioni di Dirichlet, allora}$$

$$\phi_n(x) = \sqrt{\frac{2}{l}} \sin\left(\frac{n\pi}{l}x\right)$$

$$u(x,t) = \sum_{n=1}^{+\infty} u_n(t) \cdot \phi_n(x)$$

Sostituisco nel probl. di partenza.

$$\sum_{n=1}^{+\infty} \ddot{u}_n(t) \cdot \phi_n(x) + \sum_{n=1}^{+\infty} \frac{n^2 \pi^2 a^2}{l^2} u_n(t) \cdot \phi_n(x) = f(x,t)$$

$$\Theta u = \Theta \left(\sum_n u_n(t) \phi_n(x) \right)$$

u è stato scomposto: coeff + vettore di base!
 \rightarrow scomposto in una base di autofunzioni \leftarrow

Ora devo scomporre il termine noto.

Sfrutto l'ortogonalità. Moltiplico per $\phi_m(t)$:

$$\sum_{n=1}^{\infty} \ddot{u}_n(t) \cdot \phi_n(t) \cdot \phi_m(t) + \sum_{n=1}^{+\infty} \frac{n^2 \pi^2 a^2}{l^2} u_n(t) \phi_n(x) \cdot \phi_m(x) = f(x,t) \phi_m(x)$$

$$\sum_{n=1}^{\infty} \left(\ddot{u}_n(t) + \frac{n^2 \pi^2 a^2}{l^2} u_n(t) \right) \int_0^l \phi_n(x) \cdot \phi_m(x) dx = \int_0^l f(x,t) \phi_m(x) dx$$

per l'ortogonalità delle autofunzioni.

$\int_0^l \phi_n(x) \cdot \phi_m(x) dx = \delta_{nm}$
 L'espressione fa 1 quando $m=n$ o 0 quando $m \neq n$

3.11.15

Riepilogo:

Problema da cui siamo partiti:

$$\begin{cases} u_t = a^2 u_{xx} + f \\ u(0, t) = 0 \\ u(l, t) = 0 \\ u(x, 0) = g(x) \end{cases}$$

Conosco le autofunzioni: $\Phi_n(x) = \sqrt{\frac{2}{l}} \sin\left(\frac{n\pi}{l}x\right)$

le quali mi permettono di costruire le st: $u(x, t) = \sum_{n=1}^{\infty} u_n(t) \Phi_n(x)$

le condizioni al bordo non sono \neq da zero. Qualora non fossero omogenee bisognerebbe pensare in due per avere la st omogenea e la st compatibile con f .

Calcolo le derivate: $u_t(x, t) = \sum_{n=1}^{+\infty} \dot{u}_n(t) \cdot \Phi_n(x)$

$$a^2 u_{xx}(x, t) = \sum_{n=1}^{\infty} \frac{n^2 \pi^2 a^2}{l^2} u_n(t) \cdot \Phi_n(x)$$

↑
parto al 1° membro

Sostituendo trovo:

$$\sum_{n=1}^{\infty} \dot{u}_n(t) \Phi_n(x) + \sum_{n=1}^{+\infty} \frac{n^2 \pi^2 a^2}{l^2} u_n(t) \cdot \Phi_n(x) = f(x, t)$$

Ora posso eseguire la somma termine - termine delle 2 sommatorie:

$$\sum_{n=1}^{\infty} \left(\dot{u}_n(t) + \frac{n^2 \pi^2 a^2}{l^2} u_n(t) \right) \Phi_n(x) = f(x, t)$$

NB1: le serie converge \Rightarrow possibile fare tutti questi passaggi.

NB2: so che le autofunzioni sono a 2-a 2 ortonormali \Rightarrow moltiplico tutto per Φ_m



$$u_m(t) = u_{mh}(t) + u_{mp}(t)$$

$$\dot{u}_{mh}(t) + \frac{n^2 \pi^2 a^2}{l^2} u_{mh}(t) = 0$$

~~$$u_{mh}(t)$$~~

$$u_{mh}(t) = C_m e^{-\frac{n^2 \pi^2 a^2}{l^2} t}$$

$$u_{mp}(t) = p(t) e^{-\frac{m^2 \pi^2 a^2}{l^2} t}$$



La sostituisco ora nell'eq. completa:

← Per la st particolare vedi al posto di C_m una funzione del tempo. Non conosco la st ma la conosco. $p(t)$ è da determinare. lascio invariata la forma della st della omogenea associata

derivo: $\dot{p}(t) e^{-\frac{m^2 \pi^2 a^2}{l^2} t} - p(t) \frac{m^2 \pi^2 a^2}{l^2} e^{-\frac{m^2 \pi^2 a^2}{l^2} t} + \text{somma } (*)$

Se $+ \frac{m^2 \pi^2 a^2}{l^2} e^{-\frac{m^2 \pi^2 a^2}{l^2} t} p(t) = f_m(t)$

(*)

QUESTI 2 SI DEVONO ANNULARE

$$\dot{p}(t) = f_m(t) \cdot e^{\frac{m^2 \pi^2 a^2}{l^2} t}$$

Ora ho trovato un'eq. differenziale per $p \Rightarrow$ posso trovarne la st.

$$p(t) = \int_0^t f_m(\tau) \cdot e^{\frac{m^2 \pi^2 a^2}{l^2} \tau} d\tau$$

NB: Per $m \rightarrow \infty$ se f_m non è un infinitesimo, l'integrale è enorme. Quindi l'esponente diverge.

Devo rendere manifesta la ~~st~~ l'integrale

Grazie nuovamente all'ortogonalità di Φ_n otteniamo che:

$$c_n = \int_0^l g(x) \cdot \Phi_n(x) dx$$

NB: L'obiettivo è quello di scrivere in maniera compatta

Sostituisco a c_n l'espressione trovata.

$$u(x,t) = \sum_{n=1}^{\infty} \left(\int_0^l g(y) \cdot \Phi_n(y) dy \right) \Phi_n(x) \cdot e^{-\frac{n^2 \pi^2 a^2}{l^2} t} +$$

$$+ \sum_{n=1}^{\infty} \int_0^t e^{-\frac{n^2 \pi^2 a^2}{l^2} (t-\tau)} \left(\int_0^l f(y,\tau) \cdot \Phi_n(y) dy \right) \Phi_n(x) d\tau$$

$$u(x,t) = \sum_{n=1}^{+\infty} e^{-\frac{n^2 \pi^2 a^2}{l^2} t} \int_0^l g(y) \Phi_n(y) \cdot \Phi_n(x) dy +$$

$$+ \sum_{n=1}^{\infty} \int_0^t e^{-\frac{n^2 \pi^2 a^2}{l^2} (t-\tau)} \left[\int_0^l f(y,\tau) \cdot \Phi_n(y) \cdot \Phi_n(x) dy \right] d\tau$$

Permettendo il simbolo di sommatoria con quello di integrale si ottiene:

$$u(x,t) = \int_0^l \left[\sum_{n=1}^{+\infty} e^{-\frac{n^2 \pi^2 a^2}{l^2} t} \Phi_n(x) \cdot \Phi_n(y) \right] g(y) dy +$$

$$+ \int_0^t \left\{ \int_0^l \left[\sum_{n=1}^{+\infty} e^{-\frac{n^2 \pi^2 a^2}{l^2} (t-\tau)} \Phi_n(x) \Phi_n(y) \right] \cdot f(y,\tau) dy \right\} d\tau$$

Definisco la funzione di Green come funzione di 4 variabili esprimibile però come funt. di sole 3:

$$G(t,\tau,x,y) = \hat{G}(t-\tau,x,y) = \sum_{n=1}^{+\infty} e^{-\frac{n^2 a^2 \pi^2}{l^2} (t-\tau)} \cdot \Phi_n(x) \cdot \Phi_n(y)$$

CONDIZIONI DI BORDO MISTE (Condizione al bordo di ROBIN)

Problema di DIFFUSIONE + TRASPORTO

tratta di condizioni al bordo miste perché non coinvolgono solo il valore della funzione ma anche quello della 1^a derivata.

$$\begin{cases} u_t = a^2 u_{xx} & x \in (0, l), t > 0 \\ u_x(0, t) - H u(0, t) = -H u_1 & t > 0 \\ u_x(l, t) + H u(l, t) = H u_2 & t > 0 \\ u(x, 0) = f(x) & x \in (0, l) \end{cases}$$

ROBIN
Il sistema cerca di bilanciare il flusso in entrata e in uscita. Gradiente e T variano finché il bilancio permanga \Rightarrow trova u / il bilancio sul bordo \Rightarrow dx es. valga.

DIRICHLET

Impongo la TEMPERATURA (e quella rimane per sempre)

SIGNIFICATO FISICO C. ROBIN

\vec{v} = veloci

NEUMANN

Queste condizioni si osservano nel caso di trasporto dell'acqua (es. quello di temperatura) + calore \Rightarrow probl. di DIFFUSIONE + TRASPORTO (ditipo convettivo). Si intende FLUSSO TOTALE (\vec{v})

Impongo che: $\frac{d}{dx} u$
divido per $(-K)$

κ

www.janusinternational.com

Ponendo

$$T = u \quad e \quad \frac{c}{\kappa} v_x = H = \left[\frac{1}{m} \right]$$

\Downarrow

$$u_x - H u = -H u_1$$

Risoluzione

Spesso in una parte stazionaria e una no $w(x, t)$.

$$u(x, t) = v(x) + w(x, t)$$

• Studio del problema stazionario $v(x)$

$$\begin{cases} 0 = a^2 v''(x) \\ v'(0) - H v(0) = -H u_1 \\ v'(l) + H v(l) = H u_2 \end{cases}$$

← Funzione affine: funzione la cui derivata $u' = 0$

$$v(x) = ax + b$$

$$v(x) = ax + b = c_1 x + c_2$$

$$v'(x) = c_1$$

Calcolo delle sz non stazionaria

$$\begin{cases} w_t = a^2 w_{xx} \\ w_x(0, t) - H w(0, t) = 0 \\ w_x(l, t) + H w(l, t) = 0 \\ w(x, 0) = f(x) - v(x) \end{cases}$$

NB: $[H] = \frac{1}{m} \rightarrow$ reciproco di una lunghezza caratteristica, quale? Si può pensare come una lunghezza di penetrazione del calore applicata dall'esterno con un campo di temperatura u_1 .

(L'esercizio presenta la stessa struttura di "l'atm", da ora cambia!)

Risolve il problema agli autovalori:

$$-a^2 \phi''(x) = \lambda \phi(x)$$

$$\phi(x) = A \cos\left(\frac{\sqrt{\lambda}}{a} x\right) + B \sin\left(\frac{\sqrt{\lambda}}{a} x\right)$$

Impongo le condizioni omogenee:

$$\phi(0) = A$$

$$\phi'(x) = -A \frac{\sqrt{\lambda}}{a} \sin\left(\frac{\sqrt{\lambda}}{a} x\right) + B \frac{\sqrt{\lambda}}{a} \cos\left(\frac{\sqrt{\lambda}}{a} x\right)$$

$$\phi'(0) = B \frac{\sqrt{\lambda}}{a}$$

$$\begin{cases} \phi'(0) - H \phi(0) = 0 \\ \phi'(l) + H \phi(l) = 0 \end{cases}$$

Sostituisco:

$$\begin{cases} B \frac{\sqrt{\lambda}}{a} - HA = 0 \\ -A \frac{\sqrt{\lambda}}{a} \sin\left(\frac{\sqrt{\lambda}}{a} l\right) + B \frac{\sqrt{\lambda}}{a} \cos\left(\frac{\sqrt{\lambda}}{a} l\right) + HA \cos\left(\frac{\sqrt{\lambda}}{a} l\right) + HB \sin\left(\frac{\sqrt{\lambda}}{a} l\right) = 0 \end{cases}$$

Sistema di 2 eq in 2 incognite che posso riscrivere con:

$$-HA + \frac{\sqrt{\lambda}}{a} B = 0$$

$$\left[-\frac{\sqrt{\lambda}}{a} \sin\left(\frac{\sqrt{\lambda}}{a} l\right) + H \cos\left(\frac{\sqrt{\lambda}}{a} l\right)\right] A + \left[\frac{\sqrt{\lambda}}{a} \cos\left(\frac{\sqrt{\lambda}}{a} l\right) + H \sin\left(\frac{\sqrt{\lambda}}{a} l\right)\right] B = 0$$

$$w_t(x, t) = \sum_{n=1}^{+\infty} \dot{w}_n(t) \cdot \Phi_n(x)$$

$$w_{xx}(x, t) = \sum_{n=1}^{+\infty} w_n(t) (-k_n^2) \Phi_n(x)$$

$$\sum_{n=1}^{+\infty} \dot{w}_n(t) \cdot \Phi_n(x) = \sum_{n=1}^{+\infty} -a^2 k_n^2 w_n(t) \cdot \Phi_n(x)$$

$$\sum_{n=1}^{+\infty} (\dot{w}_n(t) + a^2 k_n^2 w_n(t)) \Phi_n(x) = 0 \quad \forall n \geq 1$$

$$\dot{w}_n(t) + a^2 k_n^2 w_n(t) = 0$$

$$w_n(t) = w_{n0} \cdot e^{-a^2 k_n^2 t} \Phi(x)$$

$$w(x, 0) = f(x) - v(x) = \sum_{n=1}^{+\infty} w_{n0} \cdot \Phi_n(x)$$

Sono ortogonali
MA non
normalizzate

$$\leftarrow \Phi_n(x) = \cos(k_n x) + \frac{H}{k_n} \sin(k_n x) \quad n=1, 2, \dots$$

$$\|\Phi_n(x)\|^2 = \int_0^l (\Phi_n(x))^2 dx = \frac{(k_n^2 + H^2)l + 2H}{2k_n^2}$$

Stretto l'ortogonalità:

$$\sum_{n=1}^{+\infty} w_{n0} \Phi_n(x) \Phi_m(x) = [f(x) - v(x)] \Phi_m(x)$$

$$w_{m0} \int_0^l (\Phi_m(x))^2 dx = \int_0^l (f(x) - v(x)) \Phi_m(x) dx$$

$$w_{m0} = \frac{2k_m^2}{(k_m^2 + H^2)l + 2H} \int_0^l (f(x) - v(x)) \Phi_m(x) dx$$

Soluzione:

$$w(x, t) = \sum_{n=1}^{+\infty} \frac{2k_n^2}{(k_n^2 + H^2)l + 2H} e^{-a^2 k_n^2 t} \int_0^l \Phi_n(z) (f(z) - v(z)) dz \Phi_n(x)$$

$$u(x, t) = v(x) + w(x, t)$$

• Problema NON STAZIONARIO

$$\begin{cases} w_{tt} - c^2 w_{xx} = 0 \\ w(0, t) = 0 \\ w'(l, t) = 0 \\ w(x, 0) = -\psi(x) \\ w_t(x, 0) = v(x) \end{cases}$$

Le autofunzioni sono:

$$\phi_n(x) = \sqrt{\frac{2}{l}} \cdot \sin\left(\frac{(2n+1)\pi}{2l} x\right)$$

$$w(x, t) = \sum_{n=0}^{+\infty} w_n(t) \cdot \phi_n(x)$$

Sostituisco nell'eq di partenza:

$$\forall n, \quad \ddot{w}_n(t) + \frac{(2n+1)^2 \pi^2}{4l^2} c^2 w_n(t) = 0$$

$$\frac{(2n+1)\pi}{2l} = k_n$$

$$k_n^2 c^2 = \omega_n^2$$

La sf di questa eq. è:

$$\boxed{\ddot{w}_n(t) + \omega_n^2 w_n(t) = 0} \quad \leftarrow \text{Eq. oscillatore armonico}$$

$$w_n(t) = a_n \cos(\omega_n t) + b_n \sin(\omega_n t)$$

$$w(x, t) = \sum_{n=0}^{+\infty} \left(a_n \cdot \cos(\omega_n t) + b_n \sin(\omega_n t) \right) \sqrt{\frac{2}{l}} \sin\left(\frac{(2n+1)\pi}{2l} x\right)$$

$$\frac{d\hat{\mathcal{E}}}{d\varepsilon}(0) = \kappa \cdot \int_0^l y''(x) \cdot \gamma''(x) dx - \int_0^l q(x) \cdot \gamma(x) dx$$

Applico il TEOREMA di LEIBNITZ. Prima osservo che:

$$y'' \gamma'' = \frac{d}{dx} (y'' \cdot \gamma') - y''' \gamma' = \frac{d}{dx} (y'' \cdot \gamma') - \frac{d}{dx} (y''' \cdot \gamma) + y'''' \gamma$$

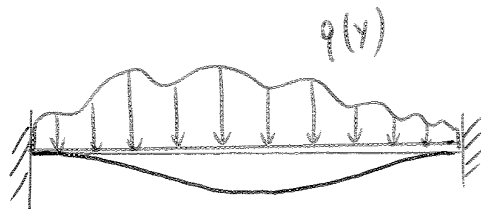
Posso riscrivere quindi:

$$\frac{d\hat{\mathcal{E}}}{d\varepsilon}(0) = \int_0^l \frac{d}{dx} (\kappa y'' \gamma' - \kappa y''' \gamma) dx + \int_0^l [\kappa y''''(x) - q(x)] \gamma(x) dx$$

Impongo: $\frac{d\hat{\mathcal{E}}}{d\varepsilon}(0) = 0 \rightarrow$ voglio che i 2 integrali si annullino simultaneamente

$$\boxed{\kappa y''(l) \cdot \gamma'(l) - \kappa y'''(l) \cdot \gamma(l) - \kappa y''(0) \gamma'(0) + \kappa y'''(0) \cdot \gamma(0)} + \int_0^l [\kappa y''''(x) - q(x)] \gamma(x) dx = 0$$

• 1° CASO



CONDIZIONI al BORDO

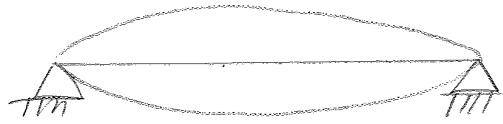
$$\begin{cases} y(0) = 0 \\ y'(0) = 0 \end{cases} \quad \begin{cases} y(l) = 0 \\ y'(l) = 0 \end{cases}$$

$B = 0 \rightarrow$ se questo è vero \Rightarrow la derivata dell'energia si annulla solo se si annulla l'integrale.

Se $B = 0 \Rightarrow \frac{d\hat{\mathcal{E}}}{d\varepsilon}(0) = 0 \Leftrightarrow \int_0^l [\kappa y''''(x) - q(x)] \gamma(x) dx = 0$

2 CASO

2 deformate compatibili



$$y(0) = 0 \quad y(l) = 0$$

CONDIZIONI IMPOSTE dal PROBLEMA →

So che il momento in corrispondenza delle 2 cerniere devono essere nulle!

CONDIZIONI NATURALI →

$$y''(0) = 0 \quad y''(l) = 0$$

Le condizioni al bordo non sono suff. a dare informazioni su γ necessarie per annullare B.

3 CASO



CONDIZIONI IMPOSTE dal PROBLEMA →

$$y(0) = 0 \quad y'(0) = 0$$

CONDIZIONI NATURALI →

$$y''(l) = 0 \quad y'''(l) = 0$$

4 CASO ("trave fluttuante")

o al caso 1, gli estremi si comportano allo stesso modo.

$$\left. \begin{aligned} y''(0) = y''(l) = 0 \\ y'''(0) = y'''(l) = 0 \end{aligned} \right\} \Rightarrow c_3 = c_2 = 0$$

$$k y^{(4)}(x) = q(x)$$

$$\left(k \frac{d^4}{dx^4} \right) y = q$$

Quando il termine noto \bar{q} \perp al nucleo dell'operatore \rightarrow \bar{q} è residuale.

$$\text{Ker} \left(k \frac{d^4}{dx^4} \right) = \left\{ u \text{ t.c. } k \frac{d^4 u}{dx^4} = 0 \right\} = \{ c_0, c_1 x \}$$

Ker = insieme sol di un'eq. omogenea.

$$\boxed{q \perp \text{Ker} \left(k \frac{d^4}{dx^4} \right)}$$

\rightarrow Condizione che posso sempre usare quando non so come imporre le condizioni al contorno.

$$0 = \int_0^l c_0 q(x) dx = 0 = c_0 \int_0^l q(x) dx$$

$$0 = \int_0^l c_1 x q(x) dx = c_1 \int_0^l x q(x) dx$$

$$\int_0^l q(x) dx = 0 \quad \int_0^l x q(x) dx = 0$$

L'eq. è di facile risoluzione:

$$w(t) = w_h(t) + w_p(t)$$

SOLUZIONE GENERALE

SOLUZIONE PARTICOLATA

dell'eq. omogenea associata

con:

$$w_h(t) = c e^{i\omega t}$$

$$w_p(t) = p(t) \cdot e^{i\omega t}$$

Al posto di c porgo una funzione da determinare $p(t)$ ed eseguo le derivate.

$$\dot{w}_p(t) = \dot{p}(t) e^{i\omega t} + i\omega p(t) \cdot e^{i\omega t} = \dot{p}(t) e^{i\omega t} + i\omega w_p(t)$$

$$\dot{p}(t) \cdot e^{i\omega t} + i\omega w_p(t) - i\omega w_p(t) = f(t)$$

$$\dot{p}(t) = f(t) \cdot e^{-i\omega t} \quad [\text{lo cerco } p(t)]$$

$$\hookrightarrow p(t) = \int_0^t e^{-i\omega \tau} \cdot f(\tau) d\tau$$

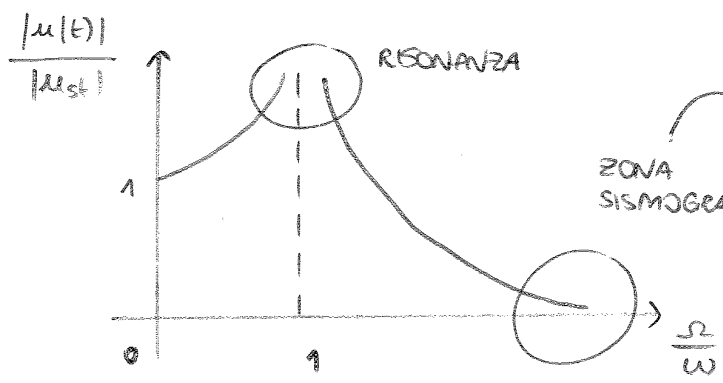
Risultato:

$$w(t) = c e^{i\omega t} + \int_0^t e^{i\omega(t-\tau)} f(\tau) d\tau$$

*

Abbiamo ottenuto la sol. del nostro problema.

u_{st} = spostamento statico



($\Omega \gg \omega$)
Per frequenze molto grandi lo spostamento va a 0.

es. vento, aerei per pneumatici

$$\frac{\Omega}{\omega} = \frac{\text{FREQ. della FORZANTE}}{\text{FREQ. del SISTEMA}}$$

Quando:

- $\Omega = \omega \rightarrow$ RISONANZA
- $\Omega \gg \omega \rightarrow$ ZONA SISMOGRAFICA

Preso un classico oscillatore (massa + molla) e supporto che qst sia in un campo gravitat., succede che la molla si allunga perché la forza peso attira la molla (spost. statico, u_{st}). A presenza nulla della forzante (Ω) lo spostamento è statico.

Non appena la frequenza della forzante è tale da eguagliare la frequenza propria del sistema \Rightarrow RISONANZA! Si rapporto diverge (ASINTOTO VERTICALE).

Dato un sistema lineare, se questo viene sollecitato con una $\omega \Rightarrow$ l'uscita è
 \uparrow ISOFREQUENZIALE all'ingresso.

TEOREMA FONDAMENTALE
del REGIME SINUSOIDALE

Riprendiamo l'eq. da cui siamo partiti:

Dato un sist. lineare con una
 fonte di pulsazione ω
 l'uscita è di frequenza
 all'ingresso. Cioè se sollec-
 to un sist. con una frequen-
 za pari a ω la st. partico-
 lare del sist. è pari a ω .
 La frequenza è uguale a
 quella della forzante.

$$\begin{cases} \ddot{u}(t) + \omega^2 u(t) = f_0 \sin(\omega t) \\ u_p(t) = U \sin(\omega t + \varphi) \\ \ddot{u}_p(t) = -\omega^2 \cdot u_p(t) \end{cases}$$

$\varphi =$ fase
 Ogni fun. armonica, se derivata
 2 volte risulta prop. a quella
 di partenza.

costituendo:

$$-\omega^2 U \sin(\omega t + \varphi) + \omega^2 U \sin(\omega t + \varphi) = f_0 \sin(\omega t)$$

Per definire la st. particolare mi servono U e φ .

• Considero $\varphi = 0$:

$$U = \frac{f_0}{\omega^2 - \omega^2} = \frac{f_0 / \omega^2}{1 - (\frac{\omega}{\omega})^2}$$

Per $\omega \rightarrow \omega \Rightarrow$ l'oscillazione
 DIVERGE!

Il tempo dice solo che le ampiezze delle oscillazioni alla risonanza divergono.
 No da altre info. Prima invece abbiamo visto che le ampiezze divergono in maniera
 lineare.

Prendo un sist.
 fisico descritto
 dalla legge di
 D'Alembert

$$\begin{cases} \frac{\partial^2}{\partial t^2} - c^2 \frac{\partial^2}{\partial x^2} = f & c = \text{celerità} \\ u(x, 0) = u_0 \\ u_t(x, 0) = v_0 \\ u(0, t) = 0 \\ u(l, t) = 0 \end{cases} \Bigg\} D_0 \quad (0 = \text{picchi nulle})$$

$$\sum_{n=1}^{+\infty} \ddot{u}_n(t) \Phi_n(x) + \sum_{n=1}^{+\infty} c^2 \cdot k_n^2 u_n(t) \Phi_n(x) = \sum_{n=1}^{+\infty} f_n(t) \cdot \Phi_n(x)$$

$$\forall n \in \mathbb{N}, n \geq 1 \quad \ddot{u}_n(t) + c^2 k_n^2 u_n(t) = f_n(t)$$

↳ Ho ∞ oscillatori per ∞ forzanti
 Determinare la risonanza è difficile

Per ogni coppia di frequenze, se ω sta nel mezzo non succede nulla, se invece ω beccava $(\omega) \Rightarrow$ si innescava una delle risonanze. Più una struttura è completa \Rightarrow + ha pulsazioni una delle ∞ fre. del sist

$k_n =$ VETTORE D'ONDA $\left[\frac{1}{m} \right]$

$$\forall n \quad \left(\frac{k_n}{2\pi} \right)^{-1} = \left(\frac{n}{2l} \right)^{-1} = \text{LUNGHEZZA D'ONDA}$$

$n =$ seleziona il modo proprio della struttura di vibrare.

$l =$ lunghezza della barra (ad. en)

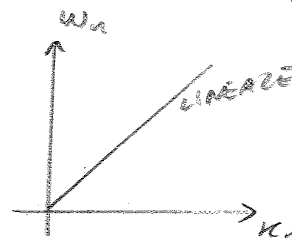
$$\begin{cases} c^2 = \frac{m^2}{s^2} \\ k^2 = \frac{1}{m^2} \end{cases}$$

$$c^2 \cdot k_n^2 = \omega_n^2 = \text{PULSAZIONE}$$

questo rapporto indica la lunghezza dell'onda che tutte le equazioni sono > 0 .

$\omega_n = \pm c k_n \Rightarrow$ considero quella positiva visto che tutte le equazioni sono > 0 .
 $\forall n$ ho questo problema da risolvere

$$\omega(k_n) = c k_n \leftarrow \text{RELAZIONE di DISPERSIONE ed è lineare}$$



Differenza tra 2 k_n consecutivi: $k_{n+1} - k_n = \frac{\pi}{l} \rightarrow$ se penso a questa espressione come funzionale

Più è lunga la barra ($\uparrow l$) \Rightarrow più vettori d'onda si addensano!

$\forall n$ corrisponde una velocità di propagazione dell'onda nel mezzo.

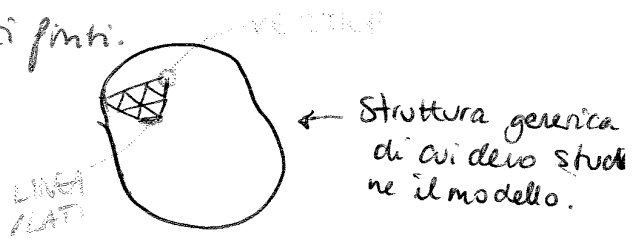
$$\omega = c k \rightarrow \text{RELAZ. di DISPERSIONE della BANNA ACUSTICA}$$

Descrivo il modo in cui si propaga le onde nel mezzo

FEM (Finite Element Method) e TRIANGOLAZIONE

Il dominio viene suddiviso in una serie di elementi finiti.

Triangolazione di un dominio (\rightarrow Mesh) agli elementi finiti.



Ritorno con il mio problema ad ogni elemento finito.

$$-u_{xx} = f$$

Se ho $u_{tt} = a^2 u_{xx}$ allora lo posso trasformare in una sequenza di PROBLEMI STATICI:

$$u^{n+1} - u^n = (t^{n+1} - t^n) a^2 u_{xx}^{n+1}$$

Un problema termodipendente si tratta come successione di problemi statici

Assegno al nostro problema 2 condizioni al bordo. Se voglio togliere 2 incognite metto 2 condizioni di Dirichlet, ma noi lo risolviamo con:

FORMA FORTE del PROBLEMA

$$\begin{cases} -u_{xx} = f \\ u(l) = g & D_1(sx) \\ -u_x(0) = k & N_1(sx) \end{cases} \quad \left\{ \begin{array}{l} \text{Impongo il valore della} \\ \text{funz ai bordi} \end{array} \right.$$

Prendo l'eq. e la moltiplico per una funz. arbitraria compatibile con i vincoli (w).

$$-w u_{xx} = w f$$

Applico Leibnitz per prodotto di funz.

$$-(u_x w) + u_x w_x = w f \quad \leftarrow$$

L'eq. è scritta in modo tale da poter essere integrata su dominio computazionale.

Funzioni a quadrato sommabile e conderivata a quadrato sommabile.

$$H^1 = \text{SPAZIO di SOBOLEV}$$

f è tale che $\int_0^l |f|^2 dx < +\infty$

SPAZIO
delle
FUNZIONI

$$S = \{u \in H^1 \text{ t.c. } u(l) = g\}$$

Riscriviamo la forma debole:

$$\underbrace{\int_0^l u_x w_x dx}_{a(u,w)} = \underbrace{\int_0^l f \cdot w dx + h w(0)}_{b(w)}$$

Si esprime in modo da definire due applicazioni:

$$b: S \rightarrow \mathbb{R} \quad \forall w \in S_0 = \{v \in S \text{ t.c. } v(l) = 0\}$$

$$b(w) = \int_0^l f \cdot w dx + h w(0)$$

$$a: S \times S_0 \rightarrow \mathbb{R}$$

$$a(u, w) = \int_0^l u_x w_x dx$$

FORMA BILINEARE

Applicazione lineare rispetto ad entrambe le variabili

Dimostrazione (FD \Rightarrow FF)

Sia u una soluzione di FD $\Rightarrow u(\ell) = g$ e $\forall w \in \mathcal{V}$ si ha:

$$\int_0^\ell w'(x) \cdot u'(x) dx = \int_0^\ell w(x) \cdot f(x) dx + w(0)h$$

Utilizziamo LEIBNITZ

$$w' u' = (w u')' - w u'' \quad \text{se } u'' \exists \text{ su tutto } (0, \ell)$$

Allora sostituisco nel 1° membro dell'eq:

$$\int_0^\ell \frac{d}{dx} (w(x) u'(x)) dx - \int_0^\ell w(x) u''(x) dx = \int_0^\ell w(x) f(x) dx + w(0)h$$

$$\underbrace{w(\ell) \cdot u'(\ell) - w(0) \cdot u'(0)}_{=0} - \int_0^\ell w(x) u''(x) dx = \int_0^\ell w(x) f(x) dx + w(0)h$$

↳ Poiché $w = \text{funz. test}$ e per def $w(\ell) = 0$

Posso raccogliere i termini uguali:

$$\int_0^\ell w(x) [u''(x) + f(x)] dx + w(0)[u'(0) + h] = 0$$

Ritornando al principio variazionale, osserviamo che abbiamo anche qui la somma di un integrale e termini di bordo. L'obiettivo è quello di ottenere la FF. Allora bisogna avere l'integrale e i termini di bordo indipendentemente l'uno dall'altro. Poiché w è arbitraria ($\forall w \in \mathcal{V}$) considero, scelgo:

$$w(x) = \phi(x) \cdot [u''(x) + f(x)]$$

Questo valore $\phi(x)$ è della stessa tipologia di w .

NB: la condizione di Neumann è stata data dal problema, come succedeva col prin. variazionale. \Rightarrow la forma debole è equivalente al principio variazionale.

Per questo motivo:

COND. DI NEUMANN \rightarrow $u'(0) = -h$

CONDIZIONE
NONNATA

COND. DI DIRICHLET \rightarrow $u(l) = g$

CONDIZIONE
ESSENZIALE

\Downarrow

la forma debole:

$$\int_0^l w'(x) u'(x) dx = \int_0^l w(x) f(x) dx$$

c.v.d.

è detto

PRINCIPIO delle POTENZE VIRTUALI
(P.P.V.)

TEOREMA - bilinearità di $a(\cdot, \cdot)$

$$(Dx) \quad \begin{array}{l} \forall w \in \mathcal{V}, a(w, \cdot) : \mathcal{Y} \rightarrow \mathbb{R} \\ \forall u_1, u_2 \in \mathcal{Y} \\ \forall c_1, c_2 \in \mathbb{R} \end{array} \Bigg| \Rightarrow a(w, c_1 u_1 + c_2 u_2) = c_1 a(w, u_1) + c_2 a(w, u_2)$$

$$\forall u \in \mathcal{Y}, a(\cdot, u) : \mathcal{V} \rightarrow \mathbb{R}$$

$$\forall w_1, w_2 \in \mathcal{V}$$

$$\forall c_1, c_2 \in \mathbb{R}$$

$$a(c_1 w_1 + c_2 w_2, u) = c_1 a(w_1, u) + c_2 a(w_2, u)$$

La forma variata diventa:

$$a(w^h, v^h) = \underbrace{(w^h, p) + w^h(0)h - a(w^h, p^h)}_{\substack{\text{noto} \\ \text{"} \\ \text{F}}} \quad v^h \in V^h$$

FORMA di GALERKIN (FG)

$$a(w^h, v^h) = F$$

combinazione di integrali

30.11.15

FB-G (Formula di Beshnov - Galerkin)

Dati f, h, g trovare:

l'approximazione $u^h = v^h + p^h$ con $v^h \in V^h$, t.c.

$$\forall w^h \in V^h, a(w^h, v^h) = (w^h, f) + w^h(0)h - a(w^h, p^h)$$

Ricorda: $V^h =$ spazio funzioni

$$V^h = \{v^h \text{ t.c. } v^h \in V\}$$

punti in cui impongo la cond. di Dirichlet

$$V = \{v \text{ t.c. } \int_0^l |v_x|^2 dx < +\infty \wedge v(l) = 0\}$$

$v \in H_0^1$

conditione di Dirichlet soddisfatta ovunque

Il vettore W^n è stata scomposta in una somma finita. \Rightarrow L'unione di funzioni:

$$\{N_1, N_2, \dots, N_{\text{nodi}}\} \text{ genera } V^n$$

Una funzione test arbitraria fissata la base $\{N_1, \dots, N_n\}$ equivale ad una n -upla di n ° reali $\{c_1, \dots, c_n\}$

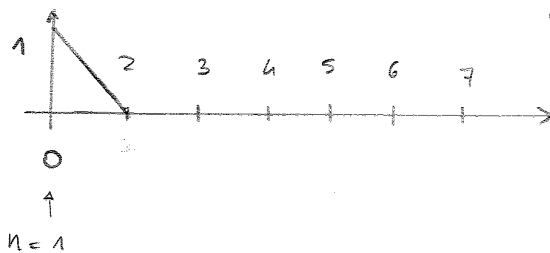
\Rightarrow la dimensione di V^n è pari al numero di nodi \Leftarrow

In letteratura: $V^n = \text{Span} \{N_1, \dots, N_{\text{nodi}}\}$ Span = generare

CERCO DI GENERARE LO SPAZIO

\Rightarrow Le N possono essere prese in tanti modi ma il modo + furbo è questo:

N nel nodo a loro corrispondente valgono 1



Devo far valere $N=1$ nel nodo \emptyset mentre \emptyset in tutti gli altri

Il valore è zero ma il nodo è 1.

$$N_1(x) = \begin{cases} ? & \forall x \in [x_1, x_2] \\ 0 & \forall x > x_2 \end{cases}$$

Devo scrivere l'eq di una retta che

$$N_1(x) = ax + b$$

$$\begin{cases} N_1(x_1) = ax_1 + b = 1 \\ N_1(x_2) = ax_2 + b = 0 \end{cases}$$

Sottraggio membro a membro:

$$a(x_1 - x_2) = 1 \rightarrow a = \frac{1}{x_1 - x_2}$$

$$b = -\frac{x_2}{x_1 - x_2}$$

\Downarrow


$$N_1(x) = \begin{cases} \frac{x - x_2}{x_1 - x_2} & \forall x \in [x_1, x_2] \\ 0 & \forall x > x_2 \end{cases}$$

L'incognita del problema è data dal vettore in un punto generico della griglia.

Mi resta da definire p^h

N particolare di x sulla ovunque se non che in l

$$p^h(x) = g N^p(x)$$

⇒ Bisogna far sì che $N_7(x) = 0$? 

$$v^h(x) = \sum_{A=1}^{n-1} d_A N_A(x)$$

$$v^h(x_B) = \sum_{A=1}^{n-1} d_A N_A(x_B)$$

Con sono sicuro che in 7 faccia 0.



Posso riunire il tutto con:

Pongo: $M = n$ di nodi da usare nello sviluppo di v^h e w^h

$$w^h = \sum_{A=1}^M c_A \cdot N_A(x)$$

$$v^h = \sum_{A=1}^M d_A \cdot N_A(x) = \sum_{B=1}^M d_B \cdot N_B(x)$$

$$a(w^h, v^h) = a\left(\sum_{A=1}^M c_A \cdot N_A, \sum_{B=1}^M d_B \cdot N_B\right) = \sum_{A=1}^M c_A \sum_{B=1}^M a(N_A, N_B) d_B$$

$$a(N_A, N_B) = \int_0^l \frac{dN_A}{dx}(x) \cdot \frac{dN_B}{dx}(x) dx = \int_0^l N_A'(x) \cdot N_B'(x) dx = K_{AB}$$

Questo termine, al variare di A e B , definisce gli elementi di una matrice detta RIGIDITÀ del SISTEMA (K_{AB})

Doverendo la forma algebrica valere $\forall \{c_1, \dots, c_m\} \in \mathbb{R}^m \Rightarrow$ deve succedere che:

$$\boxed{\sum_{B=1}^M K_{AB} \cdot d_B = F_A}$$

↳ ci siamo ricondotti ad un sist. lineare.

Forma Matriciale $\rightarrow [K] \{d\} = \{F\}$

NB: se il problema è vincolato MALE \Rightarrow la matrice K è SINGOLARE

$$\begin{bmatrix} [K_{AA}] & [K_{Av}] \\ [K_{vA}] & [K_{vv}] \end{bmatrix} \begin{Bmatrix} d_A \\ d_v \end{Bmatrix} = \begin{Bmatrix} F_A \\ F_v \end{Bmatrix}$$

\circlearrowleft F_v \rightarrow incognita

Non ha senso provare a invertire questa matrice

NB: Se la matrice è NON singolare \Rightarrow Ker? Il modo è banale poiché si riconduce ad un unico vettore, cioè il vettore nullo. Quest'ultimo è ortogonale a tutti i vettori \Rightarrow se il modo è banale \Rightarrow F è sicuramente sz e quindi il problema ammette sz.

forma a valutata nelle funzioni N_A, N_B scelte per la discretizzazione.

Mi ricordo che $K_{AB} = \alpha(N_A, N_B) = \int_0^1 N_A'(x) \cdot N_B'(x) dx$

f = forzante del sistema

$$F_A = (N_A, f) + N_A(0)h - g \cdot \alpha(N_A, N_{M+1}) =$$

$M+1 =$ indice relativo al nodo di Dirichlet

$$= \int_0^1 N_A(x) f(x) dx + N_A(0)h - g \cdot \int_0^1 N_A'(x) \cdot N_{M+1}'(x) dx$$

△ Ricorda esempio in cui si aveva una matrice alla cui veniva sottratta una forzante e considerato l'attivo come unico elemento.

RISOLUZIONE DEL PROBLEMA

Esempio:

FORMA FORTE

$$\begin{cases} u'' = 0 \\ u(1) = g \\ u'(0) = -h \end{cases}$$

$$u'(x) = \text{costante}$$

$$u(x) = c_0 x + c_1$$

Bisogna avere la consistenza delle condizioni al bordo:

$$u(1) = c_0 + c_1 = g$$

$$u'(0) = c_0 = -h$$

Ricavo che:

$$c_0 = -h$$

$$c_1 = g + h$$

$$\Rightarrow \boxed{u(x) = -hx + g + h}$$

Soluzione esatta

$$\boxed{u(x) = (1-x)h + g}$$

Forma + compatta

Il problema che devo risolvere è:

$$K_{11} d_1 = F_1$$

↓

$$1 \cdot d_1 = h + g \Rightarrow d_1 = h + g = \text{SPOSTAMENTO NODALE}$$

Sostituisco nella 17 approssimata e trovo che:

$$u^h(x) = d_2 N_1(x) + g N_2(x) = (h + g)(1 - x) + g x = h + g - h x + g x + g x =$$

La 17 approssimata
è uguale a quella
esatta!

$$\rightarrow \boxed{u^h(x) = (1 - x)h + g}$$

Ho approssimato il sist. con la peggior discretizzazione eppure la 17 approssimata è identica a quella esatta. Con questo esempio abbiamo dimostrato un **TEOREMA**

Quando la forzante è nulla ($f=0$) la soluzione approssimata e quella esatta coincidono ($u^h(x) = u(x)$)

Ovviamente il trucco per determinare condizioni al bordo è ^{per} le funzioni di forma qui assegnate.

Ponendo $f=0 \Rightarrow$ non risolvo l'integrale. Ciò che devo risolvere è dato dai termini di bordo e questi sono stati scelti in modo da avere a sx Neumann e a dx Dirichlet.

$$N_1(x) = \begin{cases} 1-2x & [x_1, x_2] \\ 0 & [x_2, x_3] \end{cases}$$

$$N_2(x) = \begin{cases} \frac{x-x_1}{x_2-x_1} = 2x & [0, 1/2] \\ \frac{x_3-x_x}{x_3-x_2} = 2-2x & (1/2, 1] \end{cases}$$

$$N_3(x) = \begin{cases} 0 & [x_1, x_2] = [0, 1/2] \\ 2x-1 & (1/2, 1] \end{cases}$$

Spetto d'integrale
in 2 parti!

$$F_1 = \int_0^1 N_1(x) \cdot f_0 dx = f_0 \int_0^{1/2} (1-x) dx + f_0 \int_{1/2}^1 0 dx = f_0 \left[x - \frac{x^2}{2} \right]_0^{1/2} = f_0 \left[\frac{1}{2} - \frac{1}{8} \right] = f_0 \frac{3}{8}$$

$$F_2 = \int_0^1 N_2(x) \cdot f_0 dx = f_0 \left\{ \int_0^{1/2} 2x dx + \int_{1/2}^1 (2-2x) dx \right\} = f_0 \left\{ \left[x^2 \right]_0^{1/2} + \left[2x - x^2 \right]_{1/2}^1 \right\} = f_0 \left\{ \frac{1}{4} + 2 \left[x - \frac{1}{2}x^2 \right]_{1/2}^1 \right\} = f_0 \frac{3}{2}$$

Calcolo della matrice di ~~rigidità~~ ^{rigidità}

2 gradi di libertà \Rightarrow matrice 2×2 . Dovrei fare 4 calcoli ma si riducono a 3 in quanto la matrice è simmetrica!

$$K_{11} = \int_0^1 N_1'(x) \cdot N_1'(x) dx = \int_0^{1/2} (-2)(-2) dx = 4 \cdot \frac{1}{2} = 2$$

$$K_{22} = \int_0^1 N_2'(x) \cdot N_2'(x) dx = \int_0^{1/2} 2 dx + \int_{1/2}^1 (-2)(-2) dx = 4$$

$$K_{12} = K_{21} = -2$$

Bisogna verificare anche che:

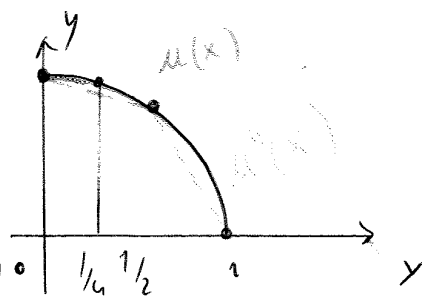
$$u(x) = \frac{f_0}{2}(1-x^2) \quad \leftarrow \text{Riprendo la soluzione esatta}$$

$$u(0) = \frac{f_0}{2} = u^h(0) \quad \leftarrow \text{Verifico quanto vale in } \emptyset \text{ e osservo che assume lo stesso valore di quella approssimata in quel punto}$$

Anche in \emptyset le u coincidono $\rightarrow u(1) = 0 = u^h(1)$

E anche in $1/2 \rightarrow u(1/2) = \frac{3}{8}f_0 = u^h(1/2)$

Nei 3 nodi le due soluzioni coincidono. Ma in realtà la:



Un tratto di retta non può soddisfare Neumann!

• se corretta è quadratica (parabola)

• se opp. è lineare a tratti (spezzata)

\Rightarrow per forza Neumann non è soddisfatta. Potrei anche verificare la divergenza tramite la rappresentazione delle derivate!

• Come ottenere la condizione di Neumann \rightarrow Bisogna infittire l'intervallo di discretizzazione!

\hookrightarrow Infittiamo il numero di nodi. Si soddisferà Neumann solo all' ∞ ! Per ampliare degli intervalli mili!

Osservo la derivata

$u^h(x)$ non è derivabile in tutto l'intervallo!

$$u^h(x) = \begin{cases} -\frac{f_0}{4} & x \in (0, 1/2) \\ -\frac{3}{4}f_0 & x \in (1/2, 1) \end{cases}$$

La derivata della u esatta invece è: $u'(x) = -f_0 x \quad x \in (0, 1)$

Per $x = \frac{1}{4} \Rightarrow$

$$\left[u'(x) = u^h(x) \right]$$

Qui la derivata è esatta! Con una discretizzazione del genere quando studio la norma devo studiare ~~la~~ la NORMA H^1

\hookrightarrow NORMA H^1

$$\begin{aligned} \|u - u^h\|_{H^1}^2 &= \|u - u^h\|_{L^2}^2 + \|u' - u^h\|_{L^2}^2 = \\ &= \int_0^1 (u(x) - u^h(x))^2 dx + \int_0^1 (u'(x) - u^h(x))^2 dx \end{aligned}$$

Ad esempio l'intervallo $[x_1, x_2]$ viene ~~definito~~ ^{numerato} 1 poiché corrisponde al n° del 1° termine
 I domini $[x_A, x_{A+1}]$ e $[\xi_1, \xi_2]$ sono legati tra loro da trasformazioni di riferimento
 di tipo affine, cioè:

$$\xi = c_1 + c_2 x \quad \forall x \in [x_A, x_{A+1}]$$

dato che le transf. affini sono lineari e quindi invertibili ricavo che:

$$x = \frac{\xi - c_1}{c_2}$$

Quindi:

$$\begin{cases} \xi_1 = c_1 + c_2 x_A \\ \xi_2 = c_1 + c_2 x_{A+1} \end{cases} \rightarrow \xi_2 - \xi_1 = c_2 \left(\frac{x_{A+1} - x_A}{h_A} \right) = c_2 h_A$$

$$c_2 = \frac{\xi_2 - \xi_1}{h_A}$$

↓
 Risolgo a c_1 tramite una delle
 equazioni.

Convenzione: si usa quella che permette di assegnare numeri reali a $\xi_{1,2}$, nella fattispecie:

$$\begin{cases} \xi_1 = -1 \\ \xi_2 = 1 \end{cases} \Rightarrow c_2 = \frac{2}{h_A}$$

$$c_1 = -1 - \frac{2}{h_A} x_A$$

$$\xi = \frac{2x - x_A - x_{A+1}}{h_A}$$

$$x = \frac{h_A \xi + x_A + x_{A+1}}{2}$$

GLOBALE → LOCALE

LOCALE → GLOBALE

Funzione inversa
 relativo all'elemento
 e-simo

$$(*) N_a(\xi) = \frac{1}{2} (1 + \xi_a \xi)$$

$$N_1^e(\xi) = \frac{1}{2} (1 - \xi)$$

$$N_1^e(-1) = 1$$

$$N_1^e(1) = 0$$

\rightarrow ^{W1} ^{incava:} $N_A(x) = \begin{cases} \frac{x_2 - x}{x_2 - x_1} & x \in [x_1, x_2] \\ 0 & \text{altrewise} \end{cases}$

$N_A(x^e(\xi)) = (*)$

Per come ho definito le funzioni di prima nello riferimento globale, si verificava una proprietà:

la derivata è costante!

$$\frac{dN_a^e}{d\xi}(\xi) = \frac{\xi_a}{2} = \begin{cases} -1/2, & a=1 \\ 1/2, & a=2 \end{cases}$$

Calcolo della matrice di rigidezza:

RICORDA: CALCOLO della MATRICE nel RIFERIMENTO GLOBALE

$$K_{AB} = a(N_A, N_B) = \int_0^L \frac{dN_A}{dx}(x) \cdot \frac{dN_B}{dx}(x) dx$$

$$\begin{cases} h = \text{condiz. di Neuman} \\ q = \dots \text{Dirichlet} \end{cases}
 \quad
 \begin{aligned}
 F_A &= (N_A, f) + N_A(0)h - q a (N_A, N_{m+1}) = \\
 &= \int_0^L N_A(x) \cdot f(x) dx + \delta_{A1} h - q \int_0^L \frac{dN_A}{dx}(x) \cdot \frac{dN_{A+1}}{dx}(x) dx
 \end{aligned}$$

NB: Integrali eneri a tutto il dominio.

So che \forall funzione Q :

$$\int_0^L Q(x) dx = \sum_{A=1}^{M+1} \int_{x_A}^{x_{A+1}} Q(x) dx$$

Ovvero posso spezzare l'integrale di una funz. continua in ~~+~~ integrali eneri a sottointervalli + piccoli.

Ricorda: il punto del nodo di Dirichlet non rientra nella matrice di rigidezza perché so già quanto vale lì!

RIFERIMENTO LOCALE

$$K_a^e = \int_{x_1^e}^{x_2^e} \frac{dN_A}{dx}(x) \cdot \frac{dN_B}{dx}(x) dx$$

Ma: $N_A(\xi) = N_A(x^e(\xi)) = (N_A \circ X^e)(\xi)$ composito

↓

$$\frac{dN_A^e}{d\xi}(\xi) = \frac{dN_A}{dx}(x) \cdot \underbrace{\frac{dx^e}{d\xi}(\xi)}_{\text{JACOBIANO del CAMBIO di VARIABILI (\neq 0 sempre)}}$$

↓

$$\frac{dN_A}{dx}(x) = \frac{dN_A^e}{d\xi}(\xi) \cdot \frac{1}{dx^e/d\xi(\xi)}$$

$$K_{ab}^e = \int_{-1}^{+1} \frac{dN_a^e}{d\xi}(\xi) \cdot \frac{dN_b^e}{d\xi}(\xi) \cdot \frac{1}{dx^e/d\xi(\xi)} d\xi = \frac{(-1)^{a+b}}{h_a}$$

$$K^e = \frac{1}{h_e} \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ -1 & 1 \end{bmatrix}$$

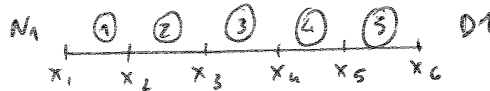
↓

$$K^e = \begin{bmatrix} 2 & -2 \\ -2 & 2 \end{bmatrix}$$

ALGORITMO di ASSEMBLAGGIO (Location Matrix)

↳ A ciascun estremo dell'e-nodo associa un'eq. del sistema globale.

$\forall e = 1, \dots, (N_{elementi} - 1)$



$$K_{ee} \leftarrow K_{ee} + k_{11}^e$$



$$K_{e,e+n} \leftarrow K_{e,e+n} + k_{12}^e$$

$$A = LM(a, e) = \begin{cases} e, & a=1 \\ e+1, & a=2 \end{cases}$$

$$K_{e+1,e+1} \leftarrow K_{e+1,e+1} + k_{22}^e$$

OUTPUT: $LM(2, N_{el}) = LM(2, 5) = 0$

Esempio:

Supponiamo di avere 2 elementi $\Rightarrow e = 1$

$$K_{11} \leftarrow 0 + 2 = 2$$

↑
∅ poiché ho inizializzato

$$K_{12} \leftarrow 0 - 2 = -2$$

$$K_{21} \leftarrow 0 - 2 = -2$$

$$K_{22} \leftarrow 0 + 2 = 2$$

Quando arrivo al nodo di Dirichlet ~~arrivo~~ ho un \neq assemblaggio,

$$K_{N_{el}, N_{el}} \leftarrow K_{N_{el}, N_{el}} + k_{N_{el}, N_{el}}^{N_{el}}$$

Nel caso di $e = 2$ devo solo ri-assemblare K_{22}

$$K_{22} \leftarrow K_{22} + k_{22}^e = 2 + 2 = 4 \quad \Rightarrow K = \begin{bmatrix} 2 & -2 \\ -2 & 4 \end{bmatrix}$$

FORMA ASTRATTA

$$a(w, y) = \int_0^L w^{(2)}(x) \cdot EI y^{(2)}(x) dx$$

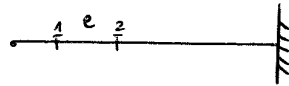
$$(w, q) = \int_0^L w(x) q(x) dx$$

$$a(w, y) = (w, q) + w(0)Q - w'(0)M$$

FORMA di B - GALERKIN

Le funzioni test che soddisfanno bene per un problema di trazione sono amiche non vanno + bene. Non si possono usare funzioni a "tetto" poiché qui compare la derivata II.

(cap. 1 pag. 49)



Per l'e-simo elemento

$$N_1(x) = \frac{-(x-x_2)^2 [-h + 2(x_1-x)]}{h^3}$$

$$N_2(x) = \frac{(x-x_1)(x-x_2)^2}{h^2}$$

$$N_3(x) = \frac{(x-x_1) [h + 2(x_2-x)]}{h^3}$$

$$N_4(x) = \frac{(x-x_1)^2(x-x_2)}{h^2}$$

Tutte sono amiche ma: ...

$N_1, N_3 \Rightarrow [-]$ ~~errore~~

$N_2, N_4 \Rightarrow [L]$

$$\left\{ \begin{aligned} w^h &= N_1(x) \cdot w^h(x_1) + N_2(x) \cdot \frac{dw^h}{dx}(x_1) + N_3(x) \cdot w^h(x_2) + N_4(x) \cdot \frac{dw^h}{dx}(x_2) \\ w^h &= c_1 + c_2 x + c_3 x^2 + c_4 x^3 \end{aligned} \right.$$

L'ORDINE di DERIVAZIONE -1 = ORDINE della FUNZ. d'INTERPOLAZ.

Esempio

Per $N = 10$,

- $a = 0.15 \cdot 10^{-2}$, $p = 0.15$, $q = -2$;
- $a = 12.4 = 0.124 \cdot 10^2$, $p = 0.124$, $q = 2$;
- $a = 0.0013 \cdot 10^4 = 0.13 \cdot 10^2$, $p = 0.13$, $q = 2$.

Fissato N , s e la coppia (p,q) della rappresentazione floating-point normalizzata $a=(-1)^s p N^q$ individuano univocamente il numero reale a . Pertanto per memorizzare a è sufficiente memorizzare il segno di a , p e q . Un calcolatore riserva per la memorizzazione di tali quantità uno spazio finito.

Se:

- 1) p può avere al massimo t cifre nel sistema di numerazione scelto e
- 2) $m \leq q \leq M$ con $m < 0$ e $M > 0$ interi. \rightarrow soglia inferiore e superiore per l'esponente!

Fissato m , al posto di q il calcolatore memorizza $q^* = q - m \geq 0$ (esponente normalizzato). L'esponente $q^* = 0$ ($q = m$) viene usato per la codifica dello zero (in questo caso $p = 0$), l'esponente $q^* = M - m$ viene usato per rappresentare un non numero (NaN), quale il simbolo ∞ oppure risultati di operazioni impossibili oppure non valide ($0/0$, ∞/∞ ,...)

$t + m + M$ sono gli elementi caratterizzanti di un numero per il calcolatore. Più grande è il numero più grande deve essere la memoria.

NUMERI DI MACCHINA

E' evidente che non tutti i numeri reali soddisfano le condizioni dell'aritmetica fissata su di un calcolatore. \Rightarrow Non tutti i numeri reali sono esattamente rappresentabili su di un calcolatore.

Si definiscono allora numeri di macchina quei numeri le cui mantissa e caratteristica sono esattamente rappresentabili negli spazi a loro riservati. L'insieme dei numeri floating point è denotato con F .

Esempio

per $N = 10$, $t = 5$, $m = -127$, $M = 128$,

- $a = 1.58291 = 0.158291 \cdot 10^1$ non è un numero di macchina ($t = 6 > 5$);
- $a = 0.0038245 = 0.38245 \cdot 10^{-2}$ è un numero di macchina;
- $a = 12.29 \cdot 10^{128} = 0.1229 \cdot 10^{130}$ non è un numero di macchina ($M = 130 > 128$).

Quindi ogni numero reale, se non è un numero di macchina, deve essere approssimato con un numero di macchina a lui "vicino", se possibile.

Dato un generico a , denotiamo con \bar{a} la sua approssimazione di macchina, se esiste. Ci sono due tecniche per determinare \bar{a} a partire da a :

1. **tecnica di troncamento** = si esclude la parte a destra della t -esima cifra;
2. **tecnica di arrotondamento** = si aggiunge $1/2 N^{-t}$ a p e poi si tronca il risultato alla t -esima cifra.

NB: negli appunti le \bar{a} stanno per a soprassegnate ovvero numero di macchina

ERRORI

Visto che non tutti i numeri reali sono rappresentabili ⇒ mi aspetto degli errori in conseguenza dell'applicazione della tecnica di arrotondamento o troncamento.

Sia \bar{a} l'approssimazione di a , si definisce:

• ERRORE ASSOLUTO

$$e_a = |a - \bar{a}|;$$

a = numero iniziale, quantità esatta

\bar{a} = numero che considera il calcolatore, quantità approssimante

• ERRORE RELATIVO

$$e_r = \frac{|a - \bar{a}|}{|a|}.$$

Questi sono utili nella stima degli errori assoluto e relativo che si commettono quando si approssima il numero reale a con il numero di macchina \bar{a} ottenuto con le tecniche i) e ii).

Vi sono differenze tra i due errori? Guardiamo un esempio

Esempio

$a = 10^3$

$\bar{a} = 10^3 + 1 = 1000 + 1$

$e_a = |(10^3 - (10^3 + 1))| = 1$

$e_r = 1/10^3 = 10^{-3} = 0,01$

L'errore relativo fornisce più informazioni rispetto a quello assoluto.

Nel caso di a si passa da 1000 - 1001 quindi ci sta un errore basso.

$b = 10^{-3}$

$\bar{b} = 10^{-3} + 1 = 0,01 + 1 = 1,01$

$e_a = |10^{-3} - 10^{-3} - 1| = 1$

$e_r = 1/10^{-3} = 10^3$

Nel caso di b invece si passa da 0,01 - 1,01 quindi l'errore deve essere alto come indicato da quello relativo.

Perché l'errore relativo è migliore di quello assoluto

Aritmetica del calcolatore

Calcolo numerico - Falletta

Quindi, l'errore assoluto soddisfa:

$$|a - \bar{a}| \begin{cases} < N^{q-t}, & \text{per la tecnica i)} \\ \leq \frac{1}{2} N^{q-t}, & \text{per la tecnica ii)} \end{cases}$$

mentre quello relativo, poiché:

$$|p| \geq N^{-1} \text{ implica } |a| \geq N^{q-1}$$

$$\frac{|a - \bar{a}|}{|a|} \leq \frac{|a - \bar{a}|}{N^{q-1}} \begin{cases} < N^{1-t}, & \text{per la tecnica i)} \\ \leq \frac{1}{2} N^{1-t}, & \text{per la tecnica ii)} \end{cases}$$

La tecnica ii) è migliore della tecnica i).

i) è meno cara, ma produce un errore più grande (il doppio di quello prodotto dalla tecnica ii)).

PRECISIONE DI MACCHINA

La quantità

$$eps = \begin{cases} N^{1-t}, & \text{per la tecnica i)} \\ \frac{1}{2} N^{1-t}, & \text{per la tecnica ii)} \end{cases}$$

definisce la cosiddetta precisione di macchina oppure errore di roundoff.

Essa è una costante caratteristica di ogni aritmetica floating-point e rappresenta una misura della massima precisione di calcolo raggiungibile. La precisione di macchina è un numero piccolissimo, dipende solo dal calcolatore. E' sì un numero piccolo ma rappresenta comunque il più grande errore che possiamo commettere sostituendo ad un numero il suo corrispondente numero di macchina.

Pertanto se \bar{a} denota il numero di macchina corrispondente al numero reale a , posto

$$\epsilon = (\bar{a} - a)/a$$

possiamo scrivere:

$$\bar{a} = a(1 + \epsilon) \text{ con } |\epsilon| \leq eps$$

\bar{a} vista come perturbazione. Questo numero rappresenta una perturbazione di a dell'ordine di precisione di macchina.

Ogni numero macchina è pensato come un numero reale perturbato di una quantità pari ad ϵ