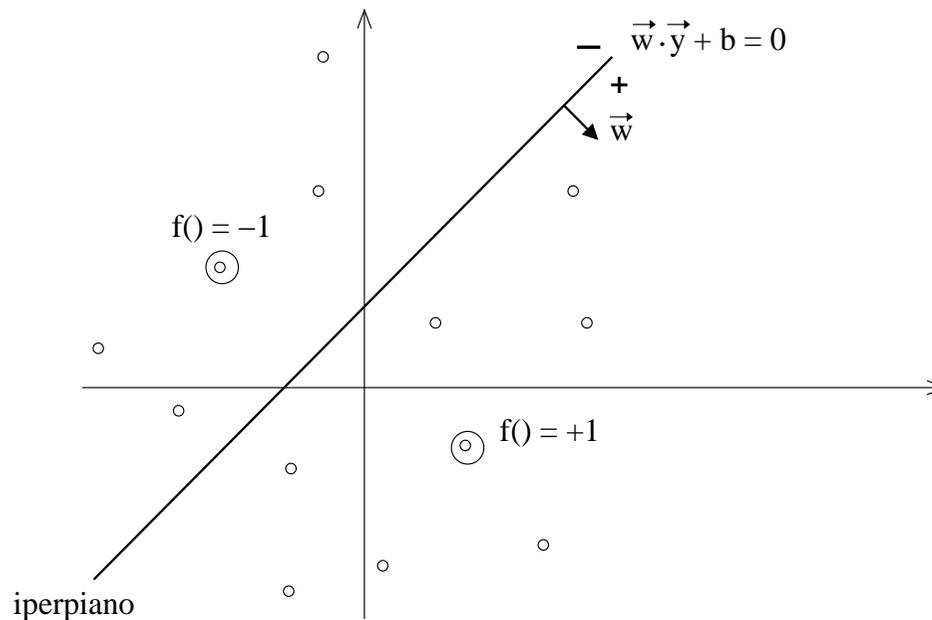


Spazio delle Ipotesi: Esempio 1

Iperpiani in \mathbb{R}^2

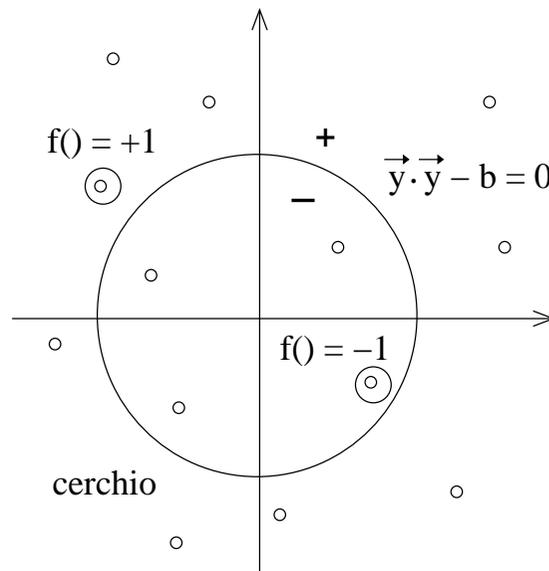
- Spazio delle Istanze \rightarrow punti nel piano: $X = \{\vec{y} \in \mathbb{R}^2\}$
- Spazio delle Ipotesi \rightarrow dicotomie indotte da iperpiani in \mathbb{R}^2 :
 $\mathcal{H} = \{f_{(\vec{w}, b)}(\vec{y}) \mid f_{(\vec{w}, b)}(\vec{y}) = \text{sign}(\vec{w} \cdot \vec{y} + b), \vec{w} \in \mathbb{R}^2, b \in \mathbb{R}\}$



Spazio delle Ipotesi: Esempio 2

Dischi in \mathbb{R}^2

- Spazio delle Istanze \rightarrow punti nel piano: $X = \{\vec{y} \in \mathbb{R}^2\}$
- Spazio delle Ipotesi \rightarrow dicotomie indotte da dischi in \mathbb{R}^2 centrati nell'origine:
 $\mathcal{H} = \{f_b(\vec{y}) \mid f_b(\vec{y}) = \text{sign}((\vec{y} \cdot \vec{y})^{\frac{1}{2}} - b), b \in \mathbb{R}\}$



Spazio delle Ipotesi: Esempio 3

Congiunzione di m letterali positivi

- Spazio delle Istanze \rightarrow stringhe di m bit: $X = \{s | s \in \{0, 1\}^m\}$
- Spazio delle Ipotesi \rightarrow tutte le sentenze logiche che riguardano i letterali positivi l_1, \dots, l_m (l_1 è vero se il primo bit vale 1, l_2 è vero se il secondo bit vale 1, etc.) e che contengono solo l'operatore \wedge (**and**):

$$\mathcal{H} = \{f_{\{i_1, \dots, i_j\}}(s) | f_{\{i_1, \dots, i_j\}}(s) \equiv l_{i_1} \wedge l_{i_2} \wedge \dots \wedge l_{i_j}, \{i_1, \dots, i_j\} \subseteq \{1, \dots, m\}\}$$

Es. $m = 3, X = \{0, 1\}^3$

Esempi di istanze $\rightarrow s1 = 101, s2 = 001, s3 = 100, s4 = 111$

Esempi di ipotesi $\rightarrow h_1 \equiv l_2, h_2 \equiv l_1 \wedge l_2, h_3 \equiv true, h_4 \equiv l_1 \wedge l_3, h_5 \equiv l_1 \wedge l_2 \wedge l_3$

Notare che: $h_1, h_2,$ e h_5 sono false per $s1, s2$ e $s3$ e vere per $s4$; h_3 è vera per ogni istanza; h_4 è vera per $s1$ e $s4$ ma falsa per $s2$ e $s3$

Spazio delle Ipotesi: Esempio 3

Congiunzione di m letterali positivi

- Domanda 1: quante e quali sono le ipotesi distinte nel caso $m = 3$?
- Domanda 2: quante sono le ipotesi distinte nel caso generale m ?

Spazio delle Ipotesi: Esempio 3

Congiunzione di m letterali positivi

- Domanda 1: quante e quali sono le ipotesi distinte nel caso $m = 3$?
 - Ris.(quali): $true, l_1, l_2, l_3, l_1 \wedge l_2, l_1 \wedge l_3, l_2 \wedge l_3, l_1 \wedge l_2 \wedge l_3$
 - Ris.(quante): 8
- Domanda 2: quante sono le ipotesi distinte nel caso generale m ?

Spazio delle Ipotesi: Esempio 3

Congiunzione di m letterali positivi

- Domanda 1: quante e quali sono le ipotesi distinte nel caso $m = 3$?
 - Ris.(quali): $true, l_1, l_2, l_3, l_1 \wedge l_2, l_1 \wedge l_3, l_2 \wedge l_3, l_1 \wedge l_2 \wedge l_3$
 - Ris.(quante): 8
- Domanda 2: quante sono le ipotesi distinte nel caso generale m ?
 - Ris.: 2^m , infatti per ogni possibile bit della stringa in ingresso il corrispondente letterale può apparire o meno nella formula logica, quindi:

$$\underbrace{2 \cdot 2 \cdot 2 \cdots 2}_{m \text{ volte}} = 2^m$$

Spazio delle Ipotesi: Esempio 4

Congiunzione di m letterali

- Spazio delle Istanze \rightarrow stringhe di m bit: $X = \{s \mid s \in \{0, 1\}^m\}$
- Spazio delle Ipotesi \rightarrow tutte le sentenze logiche che riguardano i letterali l_1, \dots, l_m (anche in forma negata, $\neg l_i$) e che contengono solo l'operatore \wedge (**and**):

$$\mathcal{H} = \{f_{\{i_1, \dots, i_j\}}(s) \mid f_{\{i_1, \dots, i_j\}}(s) \equiv L_{i_1} \wedge L_{i_2} \wedge \dots \wedge L_{i_j}, \\ \text{dove } L_{i_k} = l_{i_k} \text{ oppure } \neg l_{i_k}, \{i_1, \dots, i_j\} \subseteq \{1, \dots, 2m\}\}$$

Notare che se in una formula un letterale compare sia affermato che negato, allora la formula ha sempre valore di verità *false* (formula non soddisfacibile)

Quindi, tutte le formule che contengono almeno un letterale sia affermato che negato sono equivalenti alla funzione che vale sempre *false*

Spazio delle Ipotesi: Esempio 4

Congiunzione di m letterali

Es. $m = 3$, $X = \{0, 1\}^3$

Esempi di istanze $\rightarrow s_1 = 101, s_2 = 001, s_3 = 100, s_4 = 111, s_5 = 000$

Esempi di ipotesi $\rightarrow h_1 \equiv \neg l_2, h_2 \equiv \neg l_1 \wedge l_3, h_3 \equiv true, h_4 \equiv \neg l_1 \wedge \neg l_2 \wedge \neg l_3$

Notare che:

- h_1 , è falsa per s_4 , e vera per s_1, s_2, s_3 e s_5 ;
- h_2 è falsa per s_1, s_3, s_4 e s_5 e vera per s_2 ;
- h_3 è vera per ogni istanza;
- h_4 è falsa per s_1, s_2, s_3, s_4 e vera per s_5 ;

Domanda: quante sono le ipotesi distinte nel caso generale m ?

Spazio delle Ipotesi: Esempio 4

Congiunzione di m letterali

Domanda: quante sono le ipotesi distinte nel caso generale m ?

Risposta: considerando che tutte le formule non soddisfacibili sono equivalenti alla funzione sempre falsa, allora non consideriamo formule dove compare un letterale sia affermato che negato.

Quindi, per ogni possibile bit della stringa in ingresso il corrispondente letterale può non apparire nella formula logica o, se appare, è affermato o negato:

$$\underbrace{3 \cdot 3 \cdot 3 \cdots 3}_{m \text{ volte}} = 3^m$$

E considerando la funzione sempre falsa si ha $3^m + 1$

Spazio delle Ipotesi: Esempio 5

Lookup Table

- Spazio delle Istanze \rightarrow stringhe di m bit: $X = \{s | s \in \{0, 1\}^m\}$
- Spazio delle Ipotesi \rightarrow tutte le possibili tabelle di verità che mappano istanze di ingresso ai valori *true* e *false*: $\mathcal{H} = \{f(s) | f : X \rightarrow \{true, false\}\}$

Es.

l_1	l_2	\dots	l_m	$f(s)$
0	0	\dots	0	1
0	0	\dots	1	0
\dots	\dots	\dots	\dots	\dots
0	1	\dots	0	0
0	1	\dots	1	1
\dots	\dots	\dots	\dots	\dots
1	0	\dots	0	1
1	0	\dots	1	1
1	1	\dots	0	0
1	1	\dots	1	1
\dots	\dots	\dots	\dots	\dots

Spazio delle Ipotesi: Esempio 5

Congiunzione di m letterali

Domanda: quante sono le ipotesi distinte nel caso generale m ?

Spazio delle Ipotesi: Esempio 5

Congiunzione di m letterali

Domanda: quante sono le ipotesi distinte nel caso generale m ?

Risposta: tramite una tabella è possibile realizzare una qualunque funzione dallo spazio delle istanze nei valori *true* e *false*.

Il numero di possibili istanze è:

$$\underbrace{2 \cdot 2 \cdot 2 \cdots 2}_{m \text{ volte}} = 2^m$$

e quindi il numero di possibili funzioni realizzabili è: 2^{2^m}

Osservazioni su Esempi 3, 4 e 5

Osservare che negli esempi 3, 4 e 5 lo spazio delle istanze è sempre lo stesso.

Gli spazi delle ipotesi invece (indichiamo con \mathcal{H}_3 quello relativo all'esempio 3, etc.) sono diversi e per ogni m fissato vale la seguente relazione: $\mathcal{H}_3 \subset \mathcal{H}_4 \subset \mathcal{H}_5$

Per esempio, dato $m = 3$

- la funzione booleana $f(s)$ che vale vero solo per le istanze 001 e 011 è contenuta in \mathcal{H}_4 , infatti $f(s) \equiv \neg l_1 \wedge l_3 \in \mathcal{H}_4$, e in \mathcal{H}_5 (è facile scrivere una tabella per cui la colonna relativa all'output della funzione è 1 solo in corrispondenza delle istanze 001 e 011), ma non in \mathcal{H}_3 perché non esiste la possibilità di descrivere $f(s)$ usando una congiunzione di letterali positivi.
- la funzione booleana $f(s)$ che vale vero solo per le istanze 001, 011 e 100 è contenuta in \mathcal{H}_5 (si può procedere come sopra), ma non in \mathcal{H}_3 e \mathcal{H}_4 , perché non esiste la possibilità di descrivere $f(s)$ usando una congiunzione di letterali (positivi).

In particolare \mathcal{H}_5 coincide con l'insieme di tutte le funzioni booleane su X .

Principali Paradigmi di Apprendimento: Richiamo

Apprendimento Supervisionato:

- dato in insieme di esempi pre-classificati, $Tr = \{(x^{(i)}, f(x^{(i)}))\}$,
apprendere una descrizione generale che incapsula l'informazione contenuta
negli esempi (regole valide su tutto il dominio di ingresso)
- tale descrizione deve poter essere usata in modo predittivo
(dato un nuovo ingresso \tilde{x} predire l'output associato $f(\tilde{x})$)
- si assume che un esperto (o maestro) ci fornisca la supervisione
(cioè i valori della $f()$ per le istanze x dell'insieme di apprendimento)

Dati

Consideriamo il paradigma di Apprendimento Supervisionato

Dati a nostra disposizione (**off-line**)

$$\text{Dati} = \{(x^{(1)}, f(x^{(1)})), \dots, (x^{(N)}, f(x^{(N)}))\}$$

Suddivisione tipica ($N = N_{tr} + N_{ts}$):

- **Training Set** = $\{(x^{(1)}, f(x^{(1)})), \dots, (x^{(N_{tr})}, f(x^{(N_{tr})}))\}$

usato direttamente dall'algoritmo di apprendimento;

- **Test Set** = $\{(x^{(1)}, f(x^{(1)})), \dots, (x^{(N_{ts})}, f(x^{(N_{ts})}))\}$

usato alla fine dell'apprendimento per **stimare** la bontà della soluzione.



Dati (cont.)

Se N abbastanza grande il **Training Set** è ulteriormente suddiviso in due sottoinsiemi ($N_{tr} = N_{\widehat{tr}} + N_{val}$):

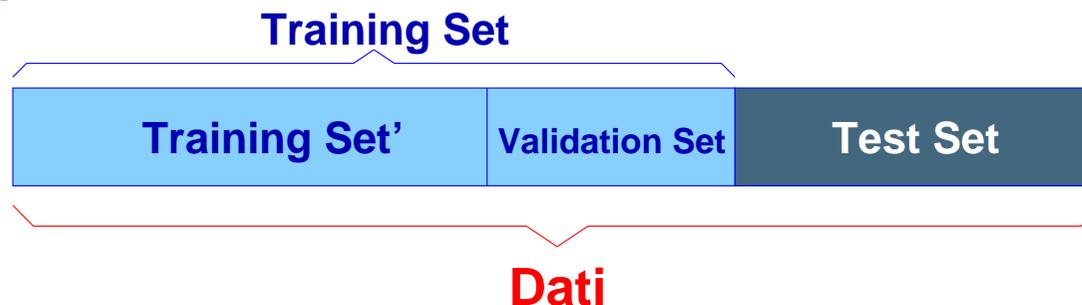
- **Training Set'** = $\{(x^{(1)}, f(x^{(1)})), \dots, (x^{(N_{\widehat{tr}})}, f(x^{(N_{\widehat{tr}})}))\}$

usato **direttamente** dall'algoritmo di apprendimento;

- **Validation Set** = $\{(x^{(1)}, f(x^{(1)})), \dots, (x^{(N_{val})}, f(x^{(N_{val})}))\}$

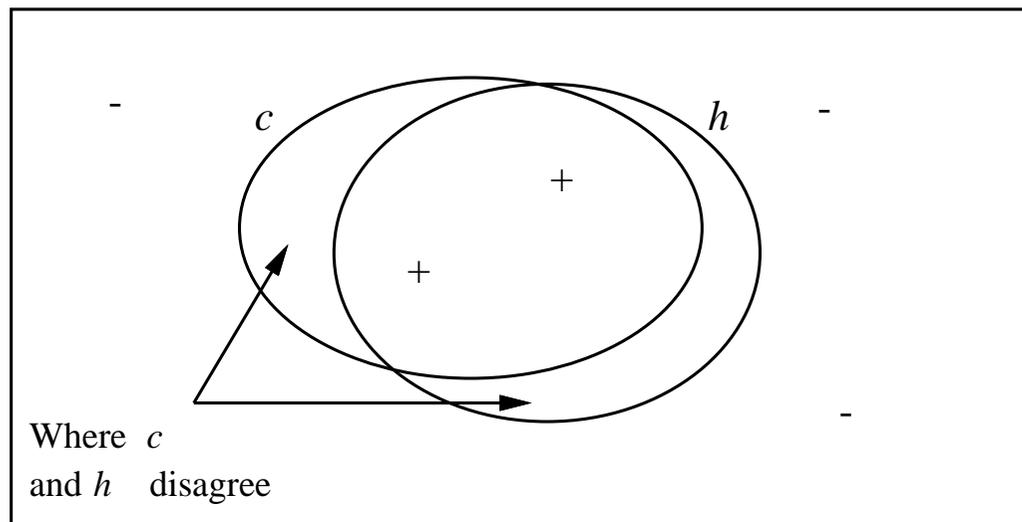
usato **indirettamente** dall'algoritmo di apprendimento.

Il **Validation Set** serve per **scegliere** l'ipotesi $h \in \mathcal{H}$ migliore fra quelle **consistenti** con il **Training Set'**



Errore Ideale

Instance Space X



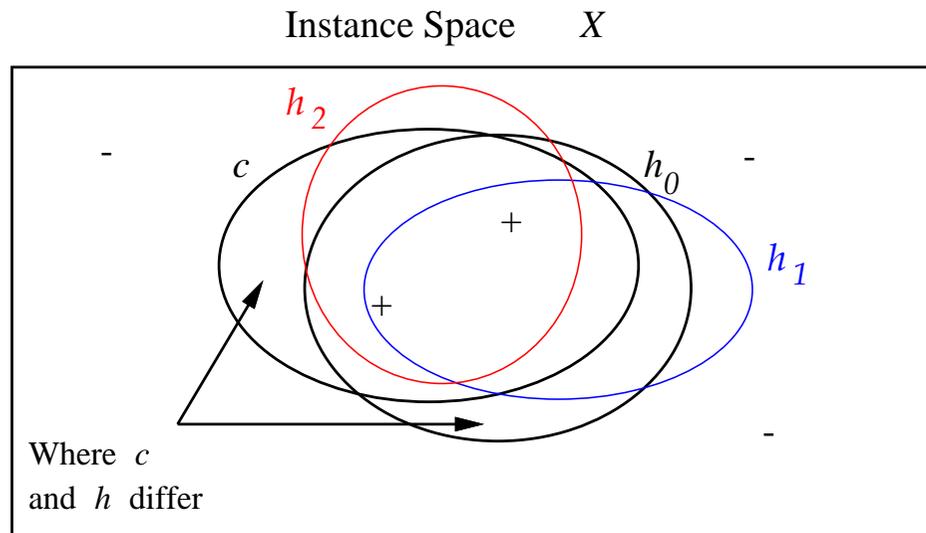
Supponiamo che la funzione f da apprendere sia una funzione booleana (concetto):

$$f : X \rightarrow \{0, 1\} (\{-, +\})$$

Def: L'Errore Ideale ($error_{\mathcal{D}}(h)$) di una ipotesi h rispetto al concetto f e la distribuzione di probabilità \mathcal{D} (probabilità di osservare l'ingresso $x \in X$) è la probabilità che h classifichi erroneamente un input selezionato a caso secondo \mathcal{D} :

$$error_{\mathcal{D}}(h) \equiv Pr_{x \in \mathcal{D}} [f(x) \neq h(x)]$$

Errore di Apprendimento



Dato $Tr = \text{Training Set}$, più ipotesi possono essere consistenti: h_0, h_1, h_2 quale scegliere ?

Def: L'Errore Empirico ($error_{Tr}(h)$) di una ipotesi h rispetto a Tr è il numero di esempi che h classifica erroneamente: $error_{Tr}(h) \equiv \#\{(x, f(x)) \in Tr \mid f(x) \neq h(x)\}$

Def: Una ipotesi $h \in \mathcal{H}$ è **sovraspecializzata (overfit)** Tr se $\exists h' \in \mathcal{H}$ tale che $error_{Tr}(h) < error_{Tr}(h')$, ma $error_{\mathcal{D}}(h) > error_{\mathcal{D}}(h')$.

Il **Validation Set** serve per cercare di selezionare l'ipotesi migliore (evitare **overfit**).

VC-dimension

Definizione: Frammentazione (Shattering)

Dato $S \subset X$, S è frammentato (shattered) dallo spazio delle ipotesi \mathcal{H} se e solo se

$$\forall S' \subseteq S, \exists h \in \mathcal{H}, \text{ tale che } \forall x \in S, h(x) = 1 \Leftrightarrow x \in S'$$

(\mathcal{H} realizza tutte le possibili dicotomie di S)

Definizione: VC-dimension

La VC-dimension di uno spazio delle ipotesi \mathcal{H} definito su uno spazio delle istanze X è data dalla cardinalità del sottoinsieme più grande di X che è frammentato da \mathcal{H} :

$$VC(\mathcal{H}) = \max_{S \subseteq X} |S| : \mathcal{H} \text{ frammenta } S$$

$VC(\mathcal{H}) = \infty$ se S non è limitato