

Appunti di Intelligenza Artificiale – Silvio Moioli

- A1 Introduzione
 - Definizione di IA: studio delle macchine che...
 - fanno ciò che l'uomo sa far meglio
 - superino il test di Turing (originale, totale)
 - pensino intelligentemente (IA forte)
 - si comportino come se pensassero intelligentemente (IA debole)
 - migliorino i sistemi software (IA molto debole)
 - sono agenti razionali (Russel-Norvig)
- A2 Applicazioni
 - DARPA Grand Challenge: robotica, visione, pianificazione, apprendimento...
 - Deep Blue: scacchi
 - Mars Exploration Rovers: veicoli autonomi
 - Microsoft help, sistemi medicali: sistemi esperti
 - Google: ricerca, elaborazione del linguaggio naturale, traduzione automatica
 - Dragon: riconoscimento vocale
 - Reti neurali: simulazione, clustering...
 - Sistemi di interpretazione dati: analisi, spiegazione, valutazione empirica, analogia con casi passati...
- A3 Agenti
 - Visione unificante della materia
 - Funzione dell'agente: azione per ogni possibile sequenza di percezioni
 - Misura della prestazione: funzione che indica la “bontà” delle azioni intraprese dall'agente
 - Agente razionale: massimizza la prestazione o la prestazione attesa
 - Ambiente di lavoro: PEAS (Performance, Environment, Actuators, Sensors)
 - Tipologia di ambienti
 - Deterministico/stocastico
 - Episodico/sequenziale
 - Continuo/discreto
 - Completamente/parzialmente osservabile
 - i sensori percepiscono gli aspetti significativi dell'ambiente?
 - Statico/dinamico
 - l'ambiente cambia mentre l'agente decide?
 - Semi-staticità: la prestazione cambia mentre l'agente decide?
 - Singolo/Multiplo agente
 - Tipi di agente
 - Table-driven
 - Simple-reflex
 - Model based-reflex
 - può far fronte ad aspetti non osservabili dell'ambiente
 - Model based-goal based
 - può far fronte ad ambienti sequenziali;
 - introduce problemi di pianificazione e ricerca;
 - obiettivo univocamente determinato;
 - Model based-utility based
 - può far fronte ad ambienti stocastici, con più obiettivi, obiettivi irraggiungibili con certezza
 - obiettivi espressi da una funzione da massimizzare
 - Learning
 - agente in grado di imparare. Componenti:

- Performance element: uno degli agenti visti finora
 - Critic: valutazione delle prestazioni
 - Learning element: modifica il Performance element in base al Critic
 - Problem generator: suggerisce azioni (sub-ottime) da compiere per l'apprendimento
- A5.1 Ricerca nello spazio degli stati
 - Agenti che operano in ambienti completamente osservabili, deterministici, discreti, statici, sequenziali, ad agente singolo
 - Funzionamento
 - Definizione del problema
 - Stato di partenza
 - Funzione successore (coppie azione-nuovo stato)
 - Obiettivo
 - Costo (tra due nodi adiacenti)
 - Definizione dell'obiettivo
 - Ricerca di una soluzione
 - Soluzione ottima: a costo minimo
 - Attuazione della soluzione
 - Valutazione
 - completezza
 - se c'è una soluzione, la trova?
 - ottimalità
 - la soluzione trovata ha costo minimo?
 - complessità nel tempo
 - complessità nello spazio
 - Come stabilire la complessità
 - benchmarking
 - analisi precisa (es. numero di istruzioni eseguite)
 - analisi asintotica (notazione O grande)
 - classe di complessità (P, NP, NP-completo)
- A5.2 Ricerca non informata
 - Algoritmi
 - General Tree Search
 - General Graph Search
 - Breadth-first search: il bordo è una coda
 - Completo (se b , branching factor, non è infinito)
 - Ottimo (se costo non decrescente in d , distanza soluzione)
 - Spazio: esponenziale in d
 - Tempo: esponenziale in d
 - Uniform-cost search: il bordo è una coda ordinata per costo crescente
 - Completo (se costo strettamente positivo)
 - Ottimo
 - Spazio: esponenziale nel rapporto fra costo della soluzione e minimo
 - Tempo: esponenziale nel rapporto fra costo della soluzione e minimo
 - Depth-first search: il bordo è una pila
 - Non completo
 - Non ottimo
 - Spazio: lineare in $b \cdot m$ (diametro spazio)
 - Tempo: esponenziale in m
 - Backtracking search: variante del depth-first che espande un nodo alla volta
 - Non completo
 - Non ottimo

- Spazio: lineare in m
 - Tempo: esponenziale in m
- Depth-limited search: variante del depth-first che espande al più l livelli
 - Non completo
 - Non ottimo
 - Spazio: lineare in $b \cdot l$
 - Tempo: esponenziale in l
- Iterative deepening depth-limited search: itera depth-limited search aumentando progressivamente l
 - Completo (se b non è infinito)
 - Ottimo (se costo non decrescente in d)
 - Spazio: lineare in d
 - Tempo: esponenziale in d
- Bidirectional search: due ricerche una dalla sorgente e una dalla destinazione
 - Completo (se b non è infinito)
 - Ottimo (se costo non decrescente in d)
 - Spazio: lineare in d
 - Tempo: esponenziale in $d/2$
 - Attenzione: può non essere semplice calcolare il precedente
- Ricerca in ambienti non osservabili (agente senza sensori)
 - stato creduto (belief state): insieme di stati in cui l'agente si potrebbe trovare
 - obiettivo: portarsi in uno stato creduto i cui stati reali corrispondenti sono tutti obiettivi
- Ricerca in ambienti parzialmente osservabili
 - interfogliata con l'analisi dei nuovi dati
- A5.3 Ricerca informata
 - Funzioni euristiche
 - $h(x)$: stima del minimo costo da x alla soluzione
 - ammissibilità: non sovrastima mai
 - consistenza: vale la disuguaglianza triangolare $h(x) \leq g(y) + h(y)$
 - se $h(x)$ è consistente allora $f(x)$ è non decrescente
 - Algoritmi
 - Greedy best-first search: $f(x)$, funzione di valutazione, è $h(x)$
 - Non completo
 - Non ottimo
 - Spazio: esponenziale in m , buoni coefficienti moltiplicativi se h è buona
 - Tempo: esponenziale in m , buoni coefficienti moltiplicativi se h è buona
 - A* search: $f(x) = g(x) + h(x)$
 - Completa (sugli alberi se $h(x)$ è ammissibile, sui grafi se $h(x)$ è consistente)
 - Ottima (sugli alberi se $h(x)$ è ammissibile, sui grafi se $h(x)$ è consistente)
 - Spazio: esponenziale in d , buoni coefficienti moltiplicativi se h è buona
 - Tempo: esponenziale in d , buoni coefficienti moltiplicativi se h è buona
- A6 Conoscenza e ragionamento
 - Agenti basati su conoscenza
 - Composti da
 - Base di conoscenza (KB, knowledge base)
 - Contiene
 - Dati iniziali
 - Percezioni
 - Azioni precedenti
 - Tipi di conoscenza
 - Empirica (funziona in pratica, non si sa perché)

- Causale (se ne conosce un modello)
 - Euristiche (si può dire in generale anche senza modello)
 - Motore di inferenza
 - Può essere usato per decidere azioni
 - Può essere usato per dedurre conoscenze non esplicite
 - Pattern di ragionamento
 - Deduttivo (conseguenze logiche dalle premesse)
 - Induttivo (generalizzazione)
 - Abduttivo (spiegazione)
- A7.1 Agenti logici, A7.2 Logica proposizionale, A7.3 Inferenza in PL
 - Logica: modo per rappresentare la conoscenza e “ragionare” su di essa
 - Logica Proposizionale
 - Frasi: entità definite secondo la sintassi che possono essere vere secondo la semantica
 - Sintassi (regole che definiscono le frasi ben formate)
 - Frasi atomiche: Vero, Falso, Simbolo
 - Frasi complesse: $\neg P$, P *connettivo* Q dove *connettivo* = $\{ \wedge \vee \Rightarrow \Leftrightarrow \}$
 - Semantica (regole che definiscono la verità di una frase rispetto a un modello)
 - Modello: assegnamento di un valore di verità ad ogni simbolo
 - Spesso il modello è un'astrazione del mondo reale
 - Regole: tavole di verità
 - Proprietà delle frasi
 - Validità: la frase è verificata in ogni modello
 - Soddisfacibilità: la frase è verificata in almeno un modello
 - Implicazione logica: si dice che α è implicata in β e si scrive $\alpha \models \beta$ se e solo se β è vera in ogni modello in cui α è vera
 - Equivalenza logica: si dice che α è equivalente a β e si scrive $\alpha \equiv \beta$ se e solo se β assume gli stessi valori di α in ogni modello
 - Teorema di deduzione: $\alpha \models \beta$ se e solo se $\alpha \Rightarrow \beta$ è valida
 - Teorema della prova per refutazione: $\alpha \models \beta$ se e solo se $\alpha \wedge \neg \beta$ non è soddisfacibile
 - Letterale: una frase è un letterale se è atomica (letterale positivo) o la negazione di una frase atomica (letterale negativo)
 - Clausola: una frase è una clausola se è una disgiunzione di letterali
 - Clausola di Horn: una frase è clausola di Horn se al più uno dei suoi letterali è positivo
 - Clausola di Horn definita: una frase è clausola di Horn definita se esattamente uno dei suoi letterali è positivo
 - Forma normale congiuntiva (CNF): una frase è in CNF se è una congiunzione di disgiunzioni di letterali
 - Algoritmi di inferenza (ricerca di frasi α dalla base di conoscenza)
 - Caratteristiche
 - Complessità nello spazio
 - Complessità nel tempo
 - Correttezza: le frasi α sono implicate dalla base di conoscenza
 - Completezza: se esiste una frase α implicata, la trova
 - Model checking: applicazione della definizione
 - Corretto
 - Completo
 - Spazio: lineare in n , dimensione della base di conoscenza
 - Tempo: esponenziale in n
 - Ricerca nello spazio delle basi di conoscenza (per problemi monotoni)

- Stati: basi di conoscenza
- Funzioni successore: regole di inferenza
 - And elimination $\frac{\alpha \wedge \beta}{\alpha}$
 - Modus Ponens $\frac{\alpha \Rightarrow \beta, \beta}{\alpha}$
 - Regole di equivalenza logica
- Corretti
- Completezza: dipende dall'algoritmo di ricerca usato
- Complessità: il caso peggiore non è mai polinomiale, i casi pratici possono andar meglio
- Risoluzione
 - Algoritmo di ricerca come i precedenti
 - Stato iniziale: $KB \wedge \neg \alpha$ (prova per refutazione)
 - Accetta solo basi in CNF
 - si dimostra che ogni frase può essere espressa in CNF
 - Usa una sola regola di inferenza (risoluzione):

$$\frac{l_1 \wedge l_2 \wedge \dots \wedge l_n, m_{j_1} \wedge m_{j_2} \wedge \dots \wedge m_{j_m}}{\bigwedge_{i \neq j_k} l_i \wedge \bigwedge_{j > n} m_j} \quad \text{dove } l_j = \neg m_j$$
 - Corretto
 - Completo per refutazione (non può enumerare i casi)
 - Spazio: lineare in n
 - Tempo: esponenziale in n (caso generale)
 - Tempo: lineare in n (se la base è in clausole di Horn definite)
 - In quel caso il metodo prende il nome di Modus Ponens iterativo ed è completo
 - Esistono due varianti
 - forward chaining (deduci tutto il deducibile dalla base di conoscenza)
 - bisogna tener traccia dei nodi già processati
 - bisogna tener traccia del numero di condizioni mancanti
 - backward chaining (tenta di dimostrare o refutare una proposizione)
 - depth-first
 - bisogna tener traccia dei nodi già dimostrati/di cui si sa non esiste dimostrazione
- A7.4 Logica del primo ordine, A7.5 Basi di conoscenza nella logica del primo ordine, A7.6 Inferenza nella logica del primo ordine
 - Vantaggi del modello logico rispetto al modello procedurale
 - dichiaratività: il motore di inferenza è indipendente dal dominio, la conoscenza è più flessibile
 - permette di gestire fatti non completamente specificati
 - composizionalità: aggiungere fatti non invalida le conoscenze precedenti
 - Logica del primo ordine
 - Ontologia
 - Descrizione della natura della realtà (in una certa logica)
 - Oggetti, relazioni, funzioni
 - Epistemologia
 - Forme che la conoscenza può assumere (in una certa logica)
 - Come in PL: vero, falso, non decidibile
 - Sintassi
 - Costanti vero, falso

- Simboli
 - costanti per gli oggetti
 - predicati per le relazioni
 - funzioni per le funzioni
- Operatore di uguaglianza =, connettivi logici di PL
- Quantificatori: $\forall \exists$
- Semantica
 - Modello: insieme di
 - oggetti
 - relazioni n-arie: insiemi di n-uple di oggetti
 - le relazioni unarie si dicono proprietà
 - funzioni: relazioni in cui ogni argomento corrisponde a uno e un solo valore
 - Interpretazione: assegnamento dei simboli agli oggetti, relazioni, funzioni del modello
 - Una frase assume valore di verità fissato un modello e un'interpretazione (detta originale)
 - Un predicato è vero se i suoi simboli corrispondono ad oggetti nella relazione corrispondente
 - Una frase $\alpha = \beta$ è vera se α e β si riferiscono allo stesso oggetto
 - Gli operatori logici hanno lo stesso significato di PL
 - Una frase $\forall x \alpha$ è vera se α è vera in tutte le possibili interpretazioni estese
 - interpretazione estesa: assegnamento ad x di ogni possibile oggetto del modello
 - Una frase $\exists x \alpha$ è vera se α è vera in almeno una interpretazione estesa
 - Valgono le regole di De Morgan sui quantificatori
- Algoritmi di inferenza
 - Proposizionalizzazione: riscrivo la base di conoscenza in PL e uso i risultati noti
 - Quantificatore universale: ogni interpretazione estesa diventa una frase
 - Sostituzione: funzione $SUBST(\theta, \alpha)$ dove $\theta = \{x|y\}$ sostituisce tutte le occorrenze di x in α con y
 - Ground term: termine senza variabili
 - regola detta di istanziiazione universale $\frac{\forall v \alpha}{SUBST(\{v|g\}, \alpha)}$ per tutti i ground term g
 - infinite proposizioni se si usano funzioni
 - si ottiene una base di conoscenza logicamente equivalente
 - Quantificatore esistenziale: una opportuna interpretazione estesa diventa una proposizione
 - regola detta di skolemizzazione: $\frac{\exists e \alpha}{SUBST(\{e|s\}, \alpha)}$ dove s può essere una costante o una funzione delle altre variabili, il cui simbolo non appare altrove nella base di conoscenza
 - si ottiene una base di conoscenza inferenzialmente equivalente: è soddisfacibile laddove l'originale era soddisfacibile
 - Ground term: variabili in PL
 - Corretto
 - Completezza: semidecidibile (se una frase non è implicata, l'algoritmo non termina, teorema di Herbrand)
 - Spazio: esponenziale in n, intrattabile
 - Tempo: esponenziale in n, intrattabile

- Modus Ponens generalizzato
 - Applicazione iterata della regola $\frac{p_1', p_2', \dots, (p_1 \wedge p_2 \wedge \dots \Rightarrow q)}{SUBST(\theta, q)}$ dove θ è tale che $SUBST(\theta, p_1') = SUBST(\theta, p_1)$, $SUBST(\theta, p_2') = SUBST(\theta, p_2)$ e così via.
 - Modo diverso di esprimere la condizione: $\theta = UNIFY(p', p)$
 - UNIFY è detto processo di unificazione, o pattern matching
 - E' un problema NP
 - Richiede che la base di conoscenza sia in clausole di Horn definite
 - Varianti
 - Forward chaining (sistemi a produzioni, Jess)
 - Due fatti si considerano uguali se differiscono solo nel nome delle variabili
 - Corretto e completo se non ci sono funzioni (la base di conoscenza è detta Datalog)
 - Variante: algoritmo RETE
 - ogni nuovo fatto deve essere conseguenza di almeno un fatto al tempo t-1, vengono memorizzati i match parziali
 - Backward chaining (Prolog)
 - basato su stack, inizialmente riempito con gli obiettivi
 - ad ogni passo cerco proposizioni che unificano con la testa dello stack
 - Corretto, incompleto
- Risoluzione (dimostratori di teoremi)
 - La base di conoscenza (qualsiasi) è convertita in CNF e skolemizzata
 - Si possono eliminare letterali in cui uno unifica con la negazione dell'altro: $\frac{l_1 \vee l_2 \vee \dots, m_1 \vee m_2 \vee m_3 \dots}{SUBST(\theta, l_1 \vee m_3 \vee \dots)}$ dove $\theta = UNIFY(l_2, m_2)$
 - Completezza: refutation complete (se esiste la refutazione la trova, altrimenti può continuare la ricerca all'infinito)
- A8.1, A8.2, A8.3 Rappresentazione della conoscenza
 - Gli agenti basati sulla logica hanno bisogno di una rappresentazione del mondo nella base di conoscenza
 - diverse logiche risolvono problematiche diverse
 - qualunque sia la logica, esistono sempre problemi di fondo (es. abduzione)
 - Ontologia: problema di come rappresentare le parti interessanti del mondo
 - Ontologie generali: problema filosofico aperto
 - Problemi
 - Conoscenza di tipo diverso
 - Problemi di "integrabilità"
 - Tecniche generali
 - Tassonomie
 - Suddivido tutti gli oggetti in categorie con proprietà uniformi all'interno
 - Categorie in FOL
 - Predicati (es. $Basketball(b)$)
 - Oggetti (es. $Member(b, Basketballs)$)
 - Relazioni gerarchiche tra categorie: \subset , SubsetOf
 - Appartenenza a una categoria: \in , Member
 - Relazioni tra categorie in base agli oggetti
 - Disgiunte: non hanno oggetti in comune
 - Scomposizioni esaustive: ogni oggetto di una categoria è in almeno una delle sue scomposizioni esaustive

- Partizioni: scomposizioni esaustive disgiunte di una categoria
 - Categorie tipiche: catturano gli aspetti comuni alla maggior parte degli oggetti
- Composizione di oggetti
 - Relazioni PartOf()
 - transitive
 - riflessive
 - Proprietà intrinseche: che si mantengono dal tutto alla parte
 - Proprietà estrinseche: del tutto ma non della parte
 - Oggetti
 - Sostanze: con sole proprietà intrinseche
 - Cose: anche con proprietà estrinseche
- Reti semantiche
 - Famiglia di linguaggi grafici riconducibili a FOL
 - generalmente meno potenti di FOL
 - generalmente più semplici e trasparenti da capire e usare
 - quelli più potenti hanno anche meccanismi extra-logici(procedurali)
 - Permettono di specificare relazioni binarie (n-arie con reificazione)
 - in particolare ereditarietà, sussunzione
 - in particolare ragionamento per default
 - Inferenza: visita appropriata del grafo
 - Esempi particolari
 - Frames: simili al paradigma OO, parti procedurali
 - Logiche descrittive (es. linguaggio CLASSIC) in alcuni casi più chiare e concise di FOL, riconducibili a FOL
- Ontologie del tempo: situation calculus
 - Formalizzazione del tempo in FOL
 - Permette
 - Proiezione: cosa succede se eseguo una sequenza di azioni?
 - Pianificazione: qual'è la sequenza di azioni (ottima) per ottenere un certo risultato?
 - Situazioni
 - istanti di tempo modellati da oggetti
 - situazione iniziale S_0
 - funzione $Result(a, s)$ ritorna la situazione che deriva dall'esecuzione dell'azione a alla situazione precedente s
 - Azioni
 - possono essere raggruppate in sequenza ed eseguite una a una: $Result([a, r], s) = Result(r, Result(a,s))$
 - Fluenti
 - predicati o funzioni che variano con le situazioni, situazione ultimo parametro
 - Predicati atemporalmente
 - non fluenti
 - Assiomi
 - Determinano come le azioni influenzano le situazioni e viceversa
 - Primo modello
 - Un assioma di possibilità per ogni azione, descrive le condizioni alla possibilità di effettuare l'azione: $condizioni \Rightarrow Poss(a, s)$
 - Un assioma degli effetti per ogni azione: $Poss(a, s) \Rightarrow postcondizioni$
 - Due assiomi dell'effetto per ogni coppia fluente-azione, uno positivo e uno negativo, che descrivono quando l'azione rende vero o falso il fluente

- (cosa cambia)
 - Frame axioms che descrivono cosa non cambia
 - introducono inefficienza, $O(AF)$ letterali, detto “representational frame problem”
 - Secondo modello: risolve il representational frame problem
 - Assiomi della possibilità e degli effetti come sopra
 - Assiomi dello stato successore, per ogni effetto e di ogni azione:
 - $Poss(a, s) \Rightarrow (F \text{ vero in } s \Leftrightarrow (F \text{ è diventato vero in conseguenza di } e \vee \text{ il fluente era vero in } s))$
 - osservazione: generalmente il numero massimo di effetti E dovuti da ogni azione è inferiore a quello dei fluenti F , $O(AE)$ è meglio di $O(AF)$
 - Altri problemi
 - Ramification problem: caratterizzazione dei cambiamenti implicati dalle azioni che sopravvivono al variare delle situazioni
 - Qualification problem: gli assiomi di effetto generalmente sono troppo poco specificati – si omettono molti fatti che generalmente falsi.
 - Possibili soluzioni
 - Completamento esaustivo delle condizioni (completamento di Clark)
 - Modifiche al motore di inferenza: si assume che ciò che non è detto esplicitamente è falso (closed world assumption)
 - Generazione di piani
 - inefficiente con il sistema descritto
 - sistema più usato derivato da A^* (estende FOL): STRIPS
 - idea: una base di conoscenza modificabile
 - Casi non trattabili dal situation calculus
 - tempo continuo
 - intervalli di tempo irregolari
 - condizioni che non siano precondizioni o postcondizioni di un'azione
 - concorrenza
 - eventi esterni...
- A9.1 Incertezza
 - Trattamento dell'incertezza dei dati: basi di conoscenza con elementi di probabilità
 - probabilità come modo per riassumere gli aspetti non modellati (laziness) o non noti (theoretical/practical ignorance) del problema
 - Trattamento dell'incertezza degli obiettivi: teoria dell'utilità combinata con la probabilità (teoria delle decisioni)
 - Teoria della probabilità
 - Ontologia
 - la stessa di PL, ogni fatto può essere vero o falso secondo un modello
 - Epistemologia
 - la probabilità esprime il grado di credenza dell'agente
 - Sintassi
 - Elemento atomico: variabile casuale
 - Possibili valori assunti dalla variabile: dominio
 - Connettivi logici come in PL
 - Assiomi della probabilità
 - $0 \leq P(a) \leq 1$
 - $P(vero) = 1$, $P(falso) = 0$
 - $P(a \vee b) = P(a) + P(b) - P(a, b)$
 - Tabella completa delle congiunte: matrice della probabilità congiunta di tutte le variabili casuali del modello

- Probabilità condizionata: $P(a|b) = \frac{P(a, b)}{P(b)}$
- Regola del prodotto: $P(a, b) = P(a|b)P(b)$
 - Notazione compatta $P(a, b) = P(a|b)P(b)$ per ogni valore assumibile da a e b
- Variabili indipendenti: $P(a, b) = P(a)P(b)$ oppure $P(a|b) = P(a)$
- Indipendenza condizionale: $P(X, Y|Z) = P(X|Z)P(Y|Z)$ (X ed Y sono indipendenti data Z)
- Teorema di Bayes: $P(b|a) = P(a|b) \frac{P(b)}{P(a)}$
 - Utilità: ottenere regole causali da regole diagnostiche; le ultime tendono ad essere più fragili
- Regola della catena: $P(X_1, X_2, \dots, X_n) = \prod_{i=1}^n P(X_i | X_{i-1}, X_{i-2}, \dots, X_1)$
- Teorema delle probabilità totali $P(a) = \sum_i P(a, e_i)$ dove e_i formano una partizione di a
- Possibili richieste alla base di conoscenza nella forma $P(X|E)$, $Y = [\text{variabili} \notin X]$
 - X: query
 - E: evidence
 - Y: hidden variables
 - Algoritmo: somma sulle hidden variables, applicazione della regola della catena con evidence fissate
- Possibili basi di conoscenza
 - Tabella completa delle congiunte
 - utilizzo della memoria intrattabile: $O(d^n)$, d massima arità delle variabili
 - difficile da costruire
 - Tabelle delle congiunte di gruppi di variabili scorrelate
 - Riduce le dimensioni, comunque difficilmente trattabile
 - vera indipendenza rara
 - Tabelle delle variabili condizionalmente scorrelate
 - condizione più debole della precedente: è possibile scomporre in più pezzi più piccoli
 - utilizzo della memoria $O(n)$
 - semplificazione del calcolo della regola di Bayes
 - condizione più facilmente ottenibile in pratica
 - Possibilità di implementare il “naive Bayes model”
 - una causa influenza direttamente più effetti condizionalmente indipendenti data la causa
- A9.2 Ragionamento probabilistico
 - Reti bayesiane
 - Notazione grafica sintetica per le asserzioni di indipendenza condizionale tra variabili
 - Sintassi
 - Grafo orientato aciclico (DAG)
 - nodi: variabili casuali
 - archi orientati: relazioni di dipendenza condizionale, orientati da X a Parent(X)
 - ad ogni arco è associato un insieme di probabilità condizionate $P(X|Parents(X))$, per le variabili discrete organizzate in una tabella (CPT, Conditional Probability Table)

- Semantica
 - le CPT non riportano probabilità dipendenti
 - Dalle CPT si ricavano le congiunte: $P(x_1, x_2, \dots) = \prod_{i=1}^n P(X_i | Parents(X_i))$
 (deriva dalla chain rule tenendo conto dell'indipendenza tra le variabili)
 - Le CPT sono rappresentazioni compatte della tabella completa delle congiunte
 - Spazio: $O(n2^k)$ dove k è il massimo numero di $Parents(X_i)$
- Costruzione
 - Occorre stabilire la sequenza delle variabili casuali
 - Ogni variabile casuale può dipendere da alcune precedenti (genitori)
 - Diversi ordinamenti portano a diversi grafi con diverse prestazioni
 - reti ottime costruite con l'ordine causale
 - meno ottime costruite con l'ordine diagnostico
 - “saltare” peggio
 - comprensibilità vs. compattezza di rappresentazione
- Complessità
 - Caso generale: NP-difficile
 - Caso semplice, in cui il grafo è un polytree (c'è al più un cammino diretto tra ogni coppia di nodi): lineare
 - Esistono metodi approssimati