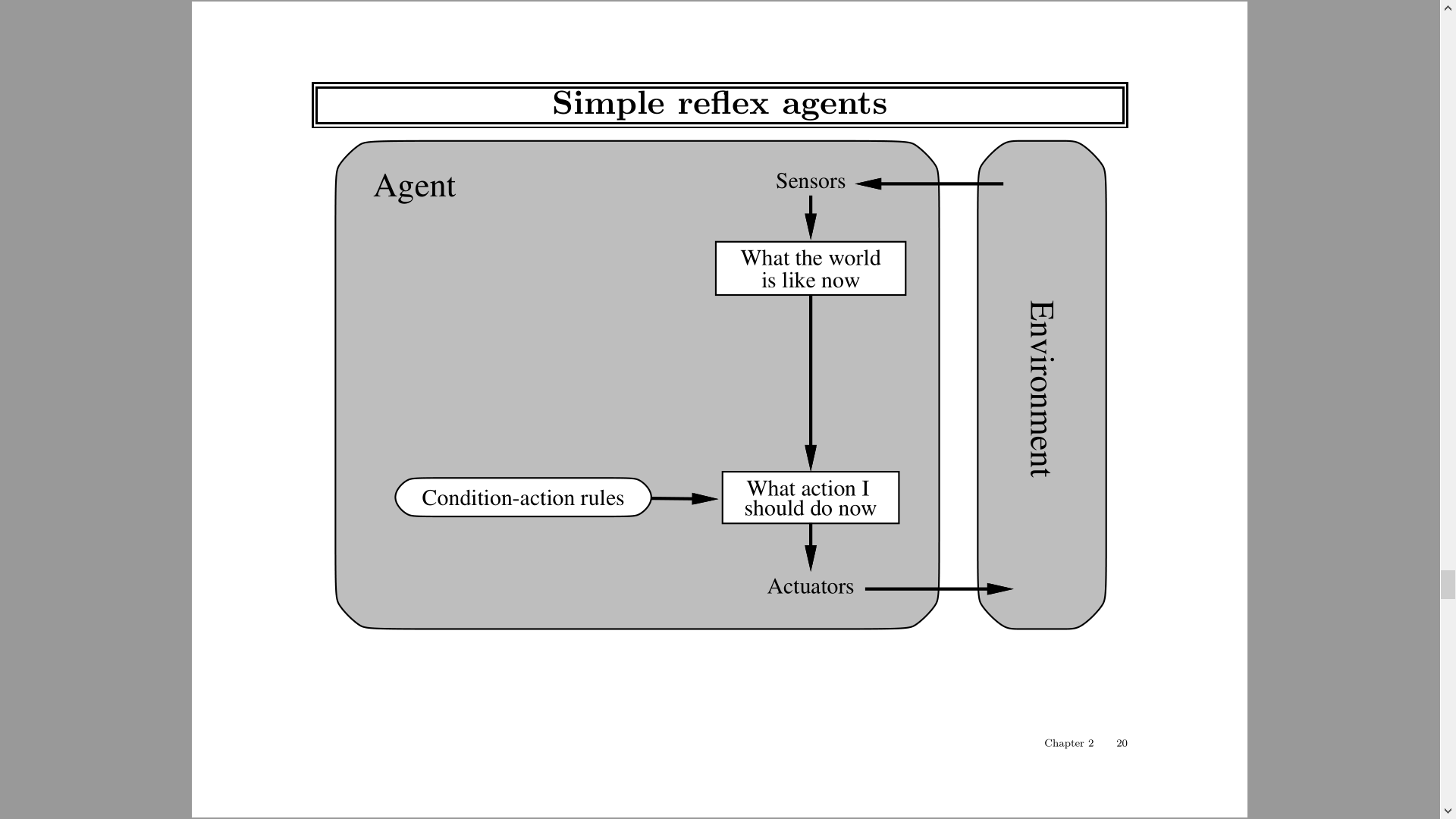
теми за контролно 1

1. **Изкуствен интелект - въведение (тест на Тюринг)**
2. **Интелигентни агенти**
3. **Решаване на проблеми, чрез търсене, Неинформирано търсене**
4. **Информирано търсене**
5. **Локално търсещи алгоритми**
   1. **Hill climbing**
   2. **Simulated annealing**
   3. **Genetic algorithms**
6. **CSP**
7. **Игри**
8. **Knowledge representation**
9. **Expert systems**

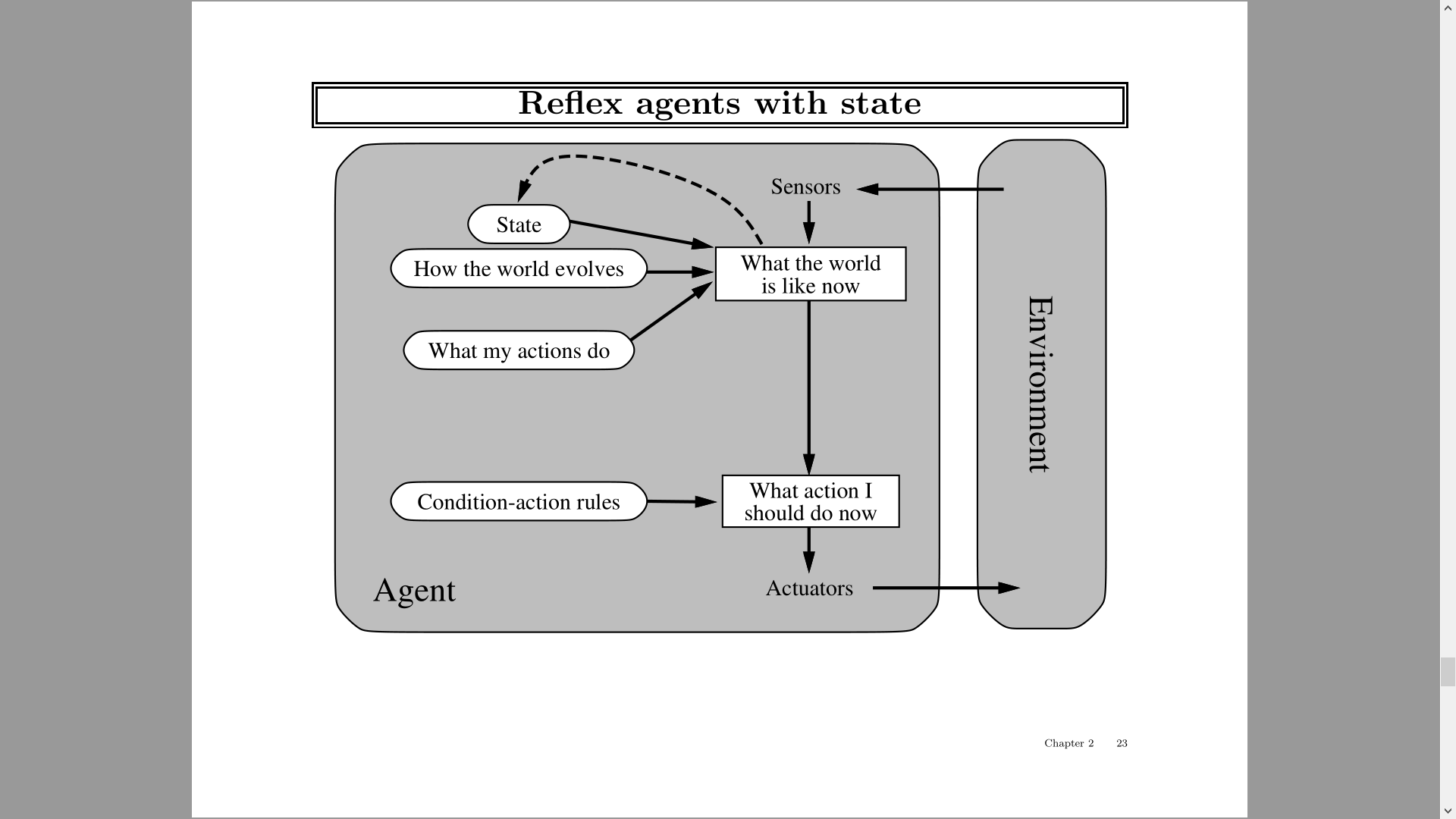
* характеристики на алгоритъм
  + пълен (completeness) - дали винаги открива решение, когато такова съществува
  + оптимален (optimality) – пълен алгоритъм,
    - който при повече от едно решение открива най-доброто решението (това с най-малка цена)
    - и ако има едно решение и има повече от един път до него, алгоритъма връща пътя с по-малка цена
  + сложност по време – максималният брой възли, които алгоритъмът обхожда
  + сложност по памет – максималният брой възли, които алгоритъмът пази в паметта в даден момент от време
    - сложностите се мерят в най-лошия случай с голямо О нотация
    - **b -** (branching factor) - максималният брой деца, които може да има дадено състояние
    - **d** – дълбочина на решението с най-малка цена
    - **m** – максимална дълбочина на пространството от състояния
* глобално търсещ алгоритъм
  + ако се налага могат да преминат през всички състояния от пространството от състояния,
* локално търсещи алгоритми
  + те търсят в определено подпространство на пространството от състояния, ако в това подпространство няма решение, то те няма да върнат решение
* неинформирано търсене (DFS, BFS, UCS, DLS, IDS)
  + използва само информация, налична при дефинирането на проблема (в кое състояние се намираме, как може да преминем в следващи състояния и целевото състояния)
  + няма информация дали при преминаване от едно състояние в друго се приближаваме до целта
* информиране търсене (Greedy Best-first search, Beam search, Hill Climbing, A\*)
  + освен информацията от дефиницията на проблема, има оценъчна функция (напр евристика), която дава информация колко дадено състояние е близо до целево състояние, пестят време и памет(понякога)

Подробно по теми

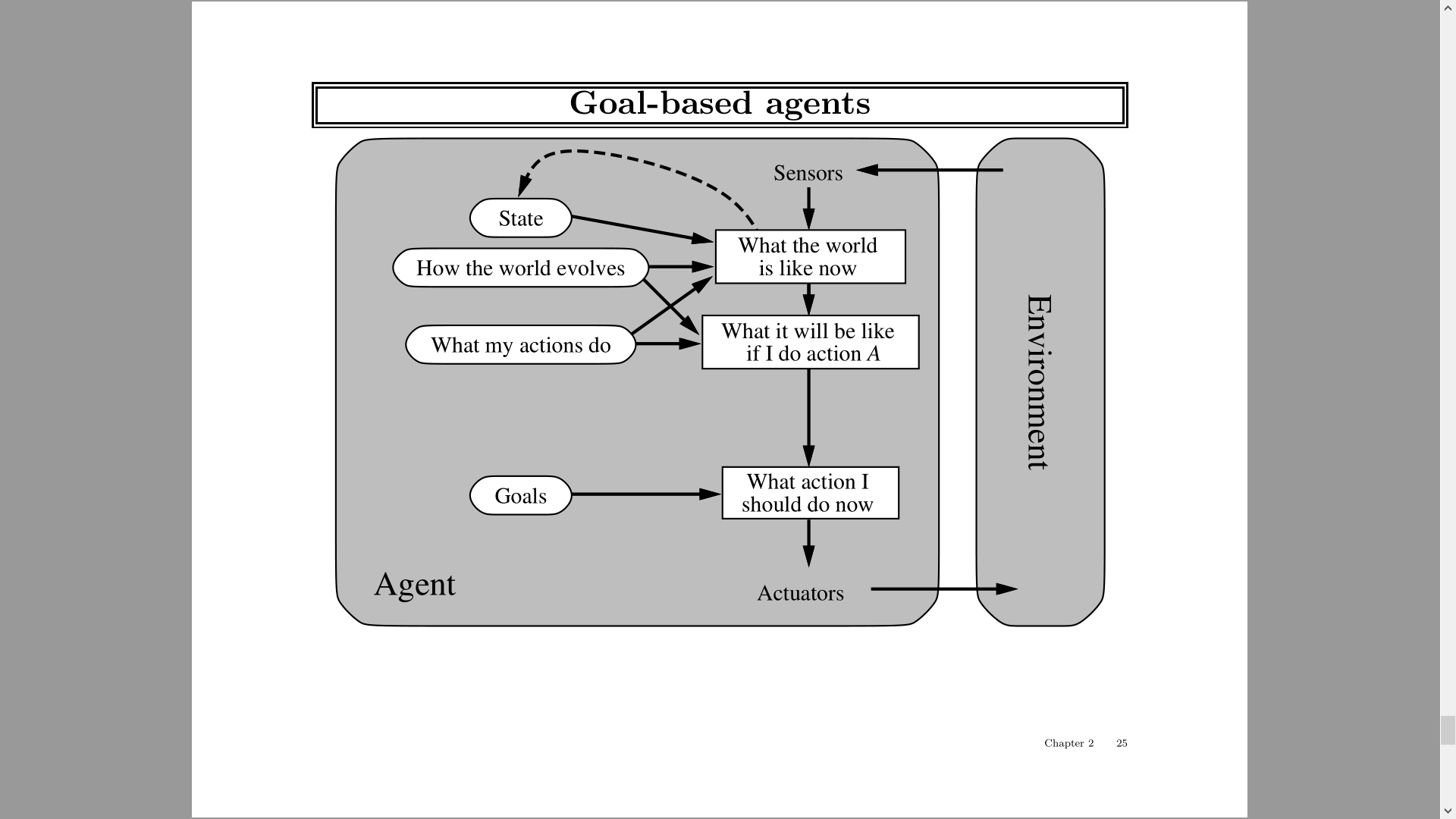
1. **Изкуствен интелект - въведение (тест на Тюринг)**
   1. тестът на Тюринг представлява експеримент, при който човек трябва да комуникира с компютърна система. Общуването продължава някакъв период от време и за да бъде тестът успешен, човекът не трябва да може разграничи дали това, с което си е говорил е било машина или човек.
2. **Интелигентни (рационални) агенти**
   1. агент – всяко нещо, което възприема информация от обкръжаващата го среда със сензори (sensors) и въздейства на средата с актуатори (actuators)
   2. интелигентен(рационален) агент – избира действия, чрез които се стреми да максимизира стойността на определена оценка на производителността (performance measure), която се измерва върху средата(environment)
   3. видове агенти
      1. simple reflex (рефлексни агенти)



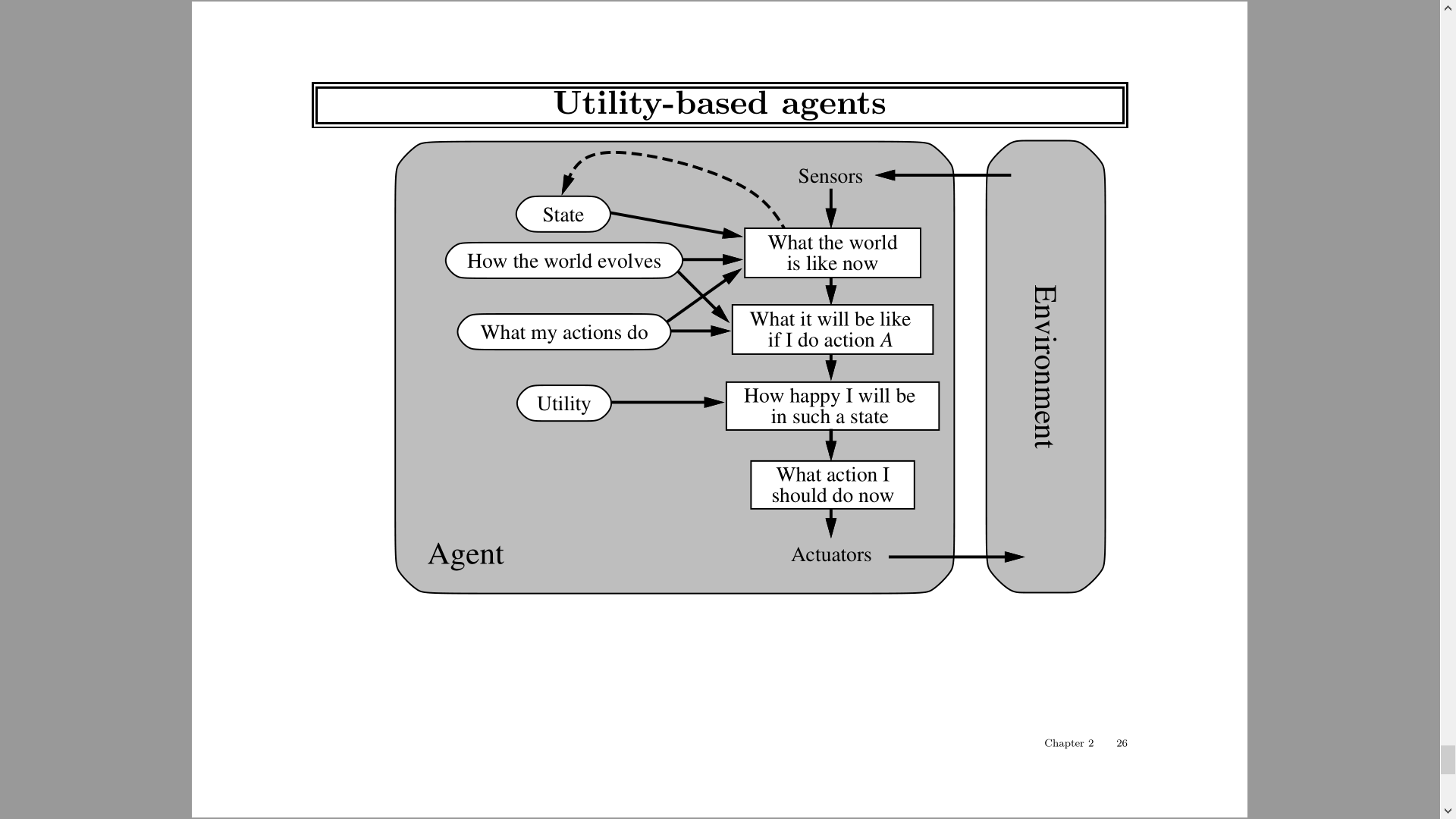
* + 1. reflex agents with state (рефлексни агенти с памет)



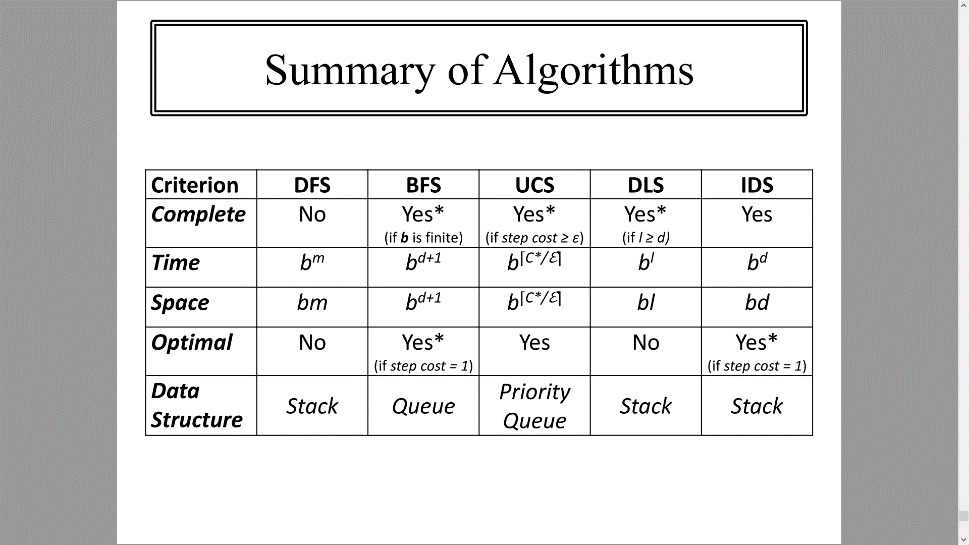
* + 1. goal based (-//-, които имат и цел) - могат да прогнозират какво ще стане, при дадено тяхно действие, като това е просто – дали са удовлетворени от даденото действие (напр то води до целта или не)



* + 1. utility based ( -//- като могат да правят оценка на състояние) – имат utility function, която дава оценка на последиците от действието(по-подробно от goal based агентите)

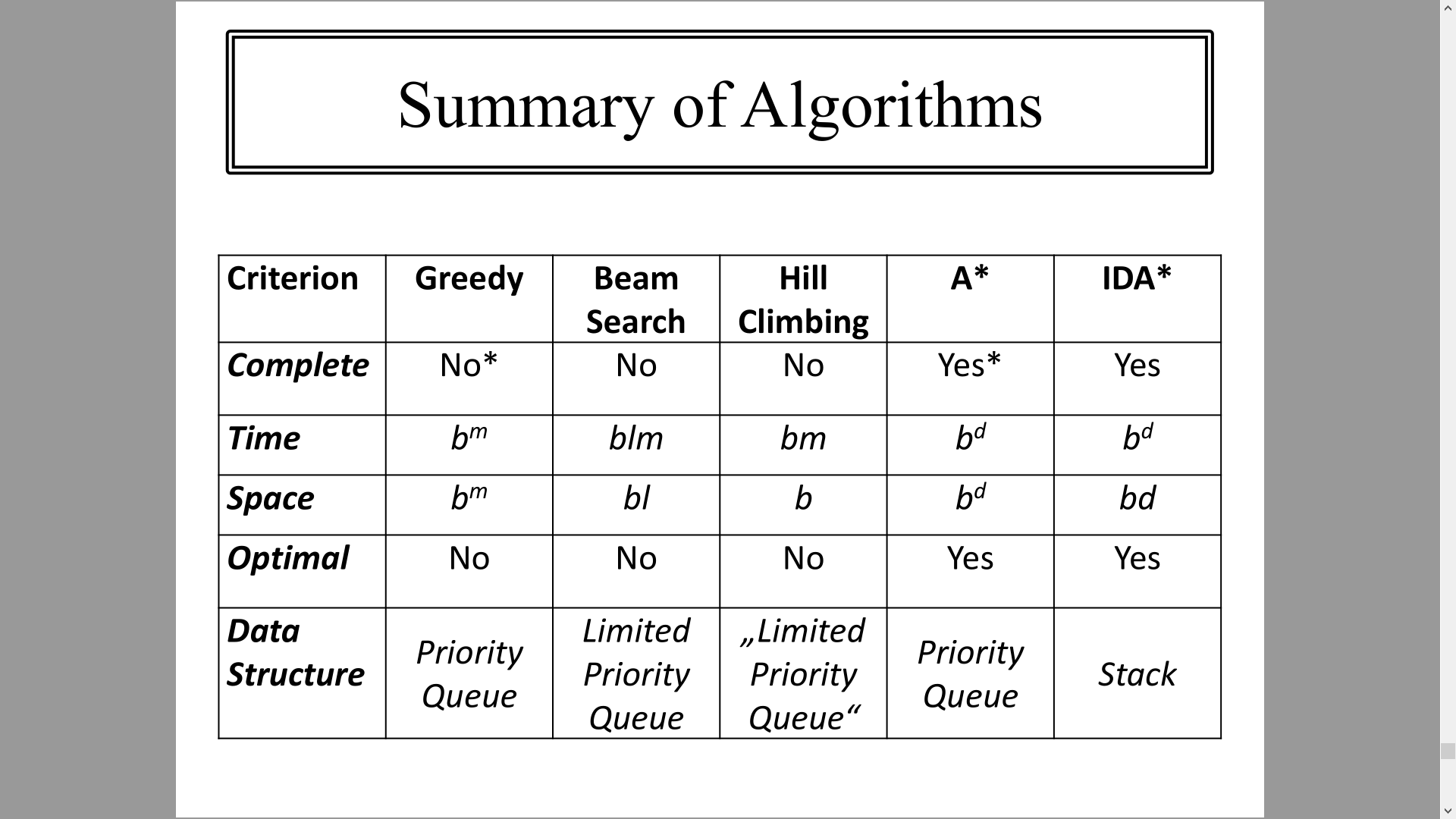


1. **Решаване на проблеми, чрез търсене, Неинформирано търсене**
   1. типове търсене
      1. offline problem solving – налична е всичката информация за проблема от неговото формулиране (шах)
      2. online problem solving – не е налична всичката информация за проблема от неговото формулиране
   2. типове задачи
      1. deterministic, fully observable - Agent knows exactly which state it will be in; solution is a sequence (шах, табла)
      2. non-deterministic, sensorless - Agent may have no idea where it is; solution (if any) is a sequence
      3. Nondeterministic and/or partially observable – задачи от реалния свят, средата се променя докато решаваме проблема
   3. single state problem – състои се от 4 неща
      1. начално състояние
      2. successor function (оператор, ?функция на прехода)
      3. goal test
      4. path cost – цена за преминаване от едно състояние в друго
   4. state space (пространство от състояния) – мн-вото от състояния, до които може да се достигне (които са достижими) от дадено начално състояние, представя се като граф или дърво
   5. алгоритми за неинформирано търсене

****

* + 1. DFS – използва стек за фронта
    2. BFS – използва опашка за фронта
    3. Uniform Cost Search – използва приоритетна опашка за фронта
    4. Depth Limited Search – DFS с граница на дълбочината
    5. Iterative Deepening Search – пускане на DLS с нарастваща дълбочина, комбинация на DFS и BFS(експоненциална сложност по време, линейна памет, оптималност)

1. **Информирано търсене**



* 1. Greedy
     1. Greedy Best First Search – фронтът е приоритетна опашка, като оценката на възлите е само стойността на тяхната евристична функция
     2. Beam Search – държи най-добрите l-възела, според тяхната евристика в опашка
     3. Hill Climbing – държи само 1 възел, оценява отново само на база евристиката
  2. A\*
     1. A\* - използва оценъчна функция f(n) = g(n) + h(n), g e дължината на пътя до възела, h е евристична функция
     2. Memory-bound A\* - А\* където опашката е с лимит
     3. Iterative Deepening Search – използва оценъчната функция f и изпълнява Iterative Deepening Search

1. **Локално търсещи алгоритми**
   1. Hill climbing – преминаване към най-доброто дете от текущото състояние, приключва когато децата на текущото не са по-добри от него.
      1. random restart – против засядане в локален екстремум, пускане на алгоритъма отново със случайно генерирано начално състояние
      2. simulated annealing (stochastic hill climbing) – има параметър „температура“, която в началото на алгоритъма е висока и при преминаване към по-лошо състояние намалява. Оптимизацията спрямо hill climbing, защото позволява и преминаване към по-лоши състояния в началото, с цел да се избегнат локални екстремуми, плата и рамена
   2. Local beam search (от книгата)
      1. вариант на hill climbing, в който има приоритетна опашка с фиксирана дължина, l, в която се държат най-добрите възли. За всеки възел се генерират наследниците и се избират най-добрите k
      2. недостатък – може всичките к възела да заседнат в локален екстремум
   3. Генетични алгоритми
      1. те са stochastic local beam search
         1. stochastic – има случайност при селекцията на родители, избирането на точката на кръстосването, случайна възможност за мутация
         2. local – защото разглеждаме само отделни индивиди от популацията
         3. beam search – защото оставяме само най-добрите индивиди и техния брой е фиксиран размер
      2. популация – фиксиран брой случайно генерирани решения, параметрите на решението наричаме гени на индивида
      3. селекция – процес, при който се избират на случаен принцип 2 от най-добрите индивиди от популацията, спрямо тяхната функция на пригодност (fitness function)
      4. кръстосване - ново състояние се генерира от 2 родителски състояния, има няколко варианта – one (two) point, partially mapped
      5. мутация – за всяко дете има малка вероятност за правене на случайна промяна в гените му, например размяна на два гена. Тя е отговорна за поддържане на разнообразието в популацията
2. **CSP**
   1. формулировка
      1. множество на променливите X = {X1, X2, …, Xn}
      2. множество от допустими стойности (фамилия от множества) – D ={D1, D2, …, Dn}, където Di е множеството от допустими стойности на променливата Xi, например Di = {red, green, blue}
      3. множество от ограничения C = {C1, C2, … , Cm}, напр това са X1 + X2 < 3
   2. формулировка 2
      1. дадено е състояние, коeто e представено от множество от променливи Х със стойности от множество от допустими стойности D
      2. търси си целево състояние, което удовлетворява множеството от ограничения C, които се налагат над подмножества от множеството от променливи и стойностите, които те приемат от домейните им
   3. какви видове ограничения имаме при CSP
      1. унарни - такива, които включват една променлива
      2. бинарни - такива, които включват две променливи
      3. от по-висок ред - такива, които включват повече от две променливи
      4. преференции(soft constraints) – свързани са с цената за присвояване на дадена променлива
   4. какви видове алгоритми се използват за решаване на CSP?
      1. backtracking search (търсене с възврат) – DFS + variable-ordering + fail-on-violation
         1. избиране на променлива - Variable Ordering: Minimum remaining values (MRV) - Choose the variable with the fewest legal left values in its domain
         2. избиране на стойност за присвояване - Value Ordering: Least Constraining Value - Given a choice of variable, choose the least constraining value, I.e., the one that rules out the fewest values in the remaining variables
      2. constraint propagation (разпространение на ограниченията)
         1. arc consistency - има допълнителна структура, чрез която се следи дали при присвояване на стойност на една променлива (за удовлетворяване на ограничение) няма да се нарушат други ограничения
      3. local search – min conflicts(hill climbing)

forward checking (проверка напред) – има допълнителна структура, която следи последствията от присвояване на стойност на една променлива върху останалите. Този подход се използва при constraint propagation с подобрения

1. **Игри**
   1. типове игри
      1. игри с перфектна информация – знаем текущото състояние, знаем в какви състояния може да се премине от текущото, знаем състоянията от началото до текущия ход
      2. игри с неперфектна информация – нямаме информация за всичките ходове на противника
      3. детерминистични – имаме информация за всеки възможен следващ ход на играта (вероятностите за всеки ход са равни)
      4. недетерминистични (игри с елемент на шанс) – нямаме пълна информация за следващия ход на противника (зар, размесването на карти)
      5. пълна информация – знаем каква е стратегията на противника и от какво печели той
      6. непълна информация – не знаем какво носи точки на противника
   2. Minimax
      1. идея - избиране на най-добрия резултат срещу оптимален противник
      2. функция на полезността (оценъчна функция) – тя дава оценка на крайните състояния(листата или възлите на определена дълбочина), обикновено >=1 при победа на max, <= -1 при победа на min, 0 при равен
      3. пълнота – алгоритъма е пълен, ако пространството от състояния(в този случай дърво) е крайно
      4. оптималност – да, срещу противник, който играе оптимално
      5. експоненциална сложност по време и линейна памет – като DFS
   3. Minimax with Alpha-beta prunning
      1. числото алфа – най-голямата печалба, който max може да си осигури в текущия път, отначало е -безкрайност
      2. числото бета – най-малката загуба, който min може да си осигури в текущия път, отначало е +безкрайност
      3. алфа-бета отсичането се случва във възел, когато beta <= alpha, т.е. максимизиращият играч е имал по-добра опция по някой предходен клон на дървото
2. **Knowledge representation**
   1. knowledge base
   2. има 4 общи типа за представяне на знания
      1. логики
      2. семантични мрежи
      3. production rules (продукционни правила)
      4. frames
   3. дедукция – от общо към частното
   4. индукция – от частно към общо (от конкретни наблюдения извличаме заключения)
   5. логиги – недостатъци на класическите : не вземат предвид времето (има Temporal logics, които го вземат)
      1. propositional logic (съждителна, пропозиционална логика)
         1. съждения P = it is wet
         2. връзки – и, или, не, следва, еквивалентно
         3. скоби, истина TRUE, лъжа FALSE
         4. ?по-удобни за разбиране от хората
      2. first order predicate logic (предикатни логики от първи ред)
         1. имат квантори
         2. имат по-разширен синтаксис от съждителните
         3. имат по-голяма изразителна сила от съждителните
         4. ?по-удобни за разбиране от компютрите
         5. Higher Order Predicate Logic, Fuzzy logic, Multi-valued logics, …
   6. семантични мрежи
      1. представят отношения между обектите чрез различни видове графи
      2. графи –> могат лесно да се представят графично и да са разбираеми от хората
      3. позволява „разсъждения по аналогия“
      4. conceptual graphs (понятийни графи) – вариант на семантичните мрежи
      5. плюсове –
         1. лесно се правят йерархии, лесно се проследяват връзки и са гъвкави
      6. минуси
         1. значенията на възлите може да са неясни (многозначност, може да липсва контекст)
         2. трудно се обозначават и обработват изключения
         3. трудни за програмиране
   7. production rules (продукционни правила)
      1. съдържа двойки <condition, action>
      2. плюсове – прост синтаксис, лесни за разбиране, модулярни(лесно се
      3. премахват и добавят правила) и гъвкави
      4. минуси – трудно се моделират йерархии, не са ефективни при големи системи, има знания, които не могат да се изразят с правила
   8. frame representation (фреймово представяне)
      1. информацията се съдържа в рамки със слотове
      2. слотовете могат да връзки към други слотове или действия(програми), които трябва да се изпълнят при определени условия
      3. плюсове - много гъвкави, има огромна изразителна сила, лесна разширяемост, има възможност за специализирани процедури, лесно се справя със липсващи стойности и стойности по подразбиране
      4. минуси – трудни за програмиране
3. **Expert systems**
   1. притежават знания за специфична приложна област
   2. компоненти
      1. user interface (потребителски интерфейс) – за взаимодействие с потребителите
      2. explanation facility (механизъм за обяснения) – защо експертната система дава този отговор. например да покаже списък с факти, които са довели до взетото решение
      3. knowledge base (база от знания) - използва продукционни правила за формализъм за представяне на знания
      4. inference engine (механизъм за разсъждения, извод) – използва информация от работната памет
      5. working memory (работна памет) – всякакви факти, които имат отношение към проблема
      6. agenda (дневен ред, последователност от действия) – приоритизиран списък с правила, които се отнасят за дадената задача
      7. knowledge acquisition facility (механизъм за натрупване на знания) – знанията се взимат от реални експерти за специфична приложна област, може с времето да се коригират и допълват
   3. плюсове
      1. по-голяма наличност
      2. по-ниска цена
      3. multiple expertise (представя знания от много експерти)
   4. с какво се различава от други AI системи
      1. има специфична задача от реалния свят, която има голяма сложност
      2. нужна е висока производителност и бързодействие
      3. трябва да може да обосновава решенията, които взима

неща за контролното

20тина въпроса, 3 типа въпроса

* отворени – напр какво е кръстосване (процес на репродуциране при генетичните алгоритми)
* затворени с 1 верен или повече верни (ясно е посочено)
* задача за обхождане на граф напр

въпроси от асистента на другата група

1. Какво е евристика?

Функция, която оценява колко е добро дадено състояние (колко е близко до финалното). Тази функция трябва да е бърза (по-бърза от колкото точен алгоритъм, който ще намери точно колко далеч сме от крайното състояние). И трябва да ни дава насока кои върхове са по-добри за обхождане.

1. Какво е Best First Search?
   1. Алгоритъм, който приоритизира кандидатите за обработване спрямо някаква метрика (евристика). Примерно А\* е такъв.
2. Какво е Beam Search?
   1. Алгоритъм, който държи само предефиниран константен брой кандидати. Т.е приоритетната опашка е с ограничен размер. Използва се за да пестим памет. Може да правим Beam Search само когато имаме Best First Search.
3. При даден граф да се опише в какъв ред Uniform Search ще посети върховете.
4. Какво е Random Restart?
   1. Рестартиране на алгоритъма с друго произволно начално състояние при даден threshold или след постигане на отговор. Използва се при задачи с локален минимум/максимум, за да избягаме от локалния мин/макс и да търсим глобален такъв, като започнем търсенето на друго произволно място.

1. **? Planning**
2. Intro to ML
   1. supervised learning
      1. classification
      2. regression
   2. unsupervised learning
      1. clusterging
   3. overfitting – прекомерно нагаждане върху тренировъчните данни, алгоритъмът постига висока точност, но при нови данни (тестови, които не са участвали, в процеса на обучение) грешката е голяма, т.е. точността пада драстично
   4. underfitting – точността и за тренировъчните данни е ниска
3. kNN
   1. kNN overfit-ва при малки к
   2. kNN underfit-ва при големи к
4. Naïve Bayes classifier
   * 1. алгоритъм от тип учене с учител класифициращ (supervised learning, classification)
     2. вероятностен алгоритъм, защото използва вероятности
     3. global learning
     4. model-based learning
     5. eager-based learning