

```

def chainageAvantAvecVariables(rgles, faits-initiaux):
    Q = copy.deepcopy(faits-initiaux)
    while len(Q) > 0:
        q = Q.pop(0)
        if q not in faits:
            ajouteFait(q); print(q)
            for r in rgles:
                Resultat=faitSatisfaitUneCondition(q,conditionsRgle(r))
                envir= resultat[0]
                cond-restant = resultat[1]
                for i in range (len(envir)-1):
                    env = envir[i]
                    cond = cond-restant[i]
                    envs2 = satisfaitConditions(cond,s,env)
                    if len(envs2) > 0:
                        instances = instantieVariables(
                            consequenceRgle(r), envs2)
                        for inst in instances:
                            if inst not in faits:
                                Q.append(inst)

```

def RechercheOptimisee (depart, but, methode):
   
 $Q = [libRecherche.Neuds(depart)]$ 
  
 $C = libRecherche.Neuds()$       Neuds déjà visités
   
 $nBIteration = 1$                        $\rightsquigarrow$  detect cycles
   
 while len(Q) > 0:
   
     h = Q.pop(0)
   
     if n. estUneSolution (but):
   
         print "Solut. à l'itér.", nbIter, ":" , n
   
         return n
   
     else:
   
         if (not C.estContent(n)) and methode is not "A"
   
             (C.estContent(n) and C.estContentementI
   
             and methode is "A\*"):
   
             nbIteration += 1
   
             print "Iteration ", nbIteration, ":", n
   
             C.ajouteNeud(n)
   
             S = n.successeurs(but)
   
             Q = ajoutesuccesseurs(Q, S, methode)

```

def ajouteSuccesseurs (Q,S,methode):
    if methode == "DFS": return S+Q
    elif methode == "BFS": return Q+S
    else: methode == "A*"
        Q = Q+S
        Q.sort (key = lambda n: n.coefF)
        return Q
    else: print "Methode", methode, "inconnue"

```

```

def successeurs (self, but):
    // construit un noeud pour chaque voisin
    succ = map (Noeud (but), self.refletement, voisins)
    map (l self .metàJour (entC, succ)) // met à jour le
    // chaque noeud
    map (l (Noeud (but)).metàJour (entT, succ))
    // met à jour le coût total (fin)
    return succ

```

```

def constanceDesArcs(self):
    refaire = False
    for c in CONTRAINTES:
        if c.dimension == 2 and c.reviser:
            refaire = True
    if refaire:
        self.constanceDesArcs()

```

```

def backTrack(R, toutesLesSolutions = None,
             algo="bt",
             globalIterations, globalSolutions):
    if toutesLesSolutions == None:
        toutesLesSolutions = False
    if initialise == None or Initialise == True:
        iterations = 0
        solutions = []
        Rb, Rsc, usContraintes = 0
        initialise = False
    iterations += 1
    afficheNBIterations(algo, R)
    if R >= len(VARIABLES):
        solution = {}
        for var in VARIABLEs:
            solution[var.nom] = var.valeur
        afficheSolution(algo, solution)
        SOLUTIONS.append(solution)
        if not toutesLesSolutions:
            return SOLUTIONS
    else:
        var = VARIABLES(R)
        for d in var.domaine:
            var.setAttributValue(d)
            if consistanteAvecVarsPrecedentes:
                reste = backTrack(R+1, toutesLesSolutions,
                                   initialise)
                if reste != ECHEC:
                    return reste
            var.setAttributValue(None)
        return ECHEC

```

tableOrdering();
 TABLE S, sort (key = lambda x: x.table.DuDominant())
 trié par taille croissante de la table du domaine

(R):
 Min = chercheIndxAvecMinTableLabel(rk)  $\cap$  (H, I)  $\cap$  (H | I)  $\cap$ 
 extInt != R;
 VARIABLES [R], VARIABLES[inducteur] = VARIABLES [inducteur], VARIABLES

des noeuds peuvent être supprimés du domaine tant que les valeurs qui violent les contraintes sont éliminées.

Resistance des Noeuds (self):

```

c in CONTRAINTES:
  c.dimensions() == 1:
    for d in c.refVar.domaine():
      if not c.estValide(c.refVar,d):
        c.refVar.domaine.remove(d)

```

$\textcircled{A} \rightarrow \textcircled{B} \rightarrow \textcircled{C}$   
 $p(\textcircled{B}) \leftarrow \alpha \pi(\textcircled{B}) \wedge (\textcircled{B}$   
 $\textcircled{C})$   
 $\pi(\textcircled{B}) = p(A|\textcircled{B})$   
 $\pi(\textcircled{B}) = p(B|C)$

self):  $P(CIA) = \min(P(C1|B1), P(D1|t)) + P(C1|B1) \cdot (1 - P(B1|A))$   
 = False  
 in [self.refVar1, self.refVar2], [self.refVar2, self.refVar1] :  
 In paire E03, domaine [;;]:  
 reE03. Met A Jour Valeur (X)  
 et self.estPossible(paire[E03]): // si contrainte pas possible...  
 paire E03 . domaine . remove (X)  
 modifier = True // réviser à nouveau car p-e invalide  
 E03. Met A Jour valeur (None) d'autres contraintes  
 ...  
 ...

```

def patternMatching (datum, pattern, envir = None):
    if envir is None : envir={}                                fails
    if envir == ECHEC : return ECHEC                         envir
    if else:
        [pattern = substitueVariables(pattern, envir)]
        return unionSubstitutions(envir, filter(datum, pattern))

def substitueVariables (pattern, substitutions):
    if testeAtome (pattern):
        if testeVariable (pattern) and pattern in substitutions:
            return retourneValeur (trouveSubstitution (pattern))
    else:
        for x in pattern []:
            pattern.append (substitueVariables(x, substitutions))
            pattern.pop(0)
    return pattern

def faitSatisfaitUneCondition (fait, conditions):
    environnements= []
    cond-restantes = []
    resultat = [environnements, cond-restantes]
    for cond in conditions:
        //garde une liste de conditions non-remplies et obtient
        un environnement déduit par patternMatching entre le fait et
        la condition
        cond.pas-remplies = copy.deepcopy (conditions)
        environnement = partage . patternMatching (copy.deepcopy(fait),
        cond)
        //Si un environnement a été trouvé, ajoute à
        la liste des conditions
        if (environnement != ECHEC):
            environnements.append(environnement)
            cond.pas-remplies.remove(cond)
            cond.restantes.append(cond.pas-remplies)
    return resultat

```

- None, initialisé = None  
 $bf \propto DFS$   
 $p(t(n)) \cdot p(m)$   
 $\downarrow$   
 $1 \cdot p(n) + (1-p(n)) \cdot f(t(n))$   
 $\downarrow$   
 True

2)  $P(H, I) = P(H|I)P(I)$

$$\begin{aligned} & \text{les valeurs qui valent } 1 \\ & \textcircled{A} \rightarrow \textcircled{B} \rightarrow \textcircled{C} \\ & p_1(B) \leftarrow \alpha \pi(B) \lambda(B) \\ & \pi(C) = p(A|B) \\ & \lambda(B) = p(B|C) \end{aligned}$$

14))]  
After 17):  
  
def cousin  
refine:  
for c in  
if c  
te  
  
if refini  
Self.c

|  |   |
|--|---|
| <pre> def patternMatching(prop1, prop2, env = None):     if env is None: env = {}     if env == dict: return dict     else:         prop1 = substituteVariables(prop1, env)         prop2 = substituteVariables(prop2, env)         return unionSubstitutions(env, unify(prop1, prop2)) </pre> |   |
| <p>hions:<br/>m, substitutions)</p> <p>ns))</p> <p>- B</p>   | <h3>Théo Planif PSC</h3> <ul style="list-style-type: none"> <li>• <b>mots de Propositions</b> = 2 propositions ne pouvant être trouvées en même temps: <math>g(x), d(x)</math></li> <li>• <b>mots d'opérateurs</b> = opérateurs ne pouvant pas s'exécuter en même temps</li> <li>• <b>contraintes négatives et finales</b> ...</li> </ul>   |
| <p>ent<br/>la</p> <p>copy (fait), copy, deepCopy (cond))<br/>supprime la condition satisfait</p>   | <ul style="list-style-type: none"> <li>• <b>arcane de cadre</b> <math>\in</math> var d'état pas touchée par une action, alors sa valeur reste inchangée ...</li> <li>• <b>Consistance des noeuds:</b><br/>venit contraintes unaires</li> <li>• <b>consistance des arcs:</b><br/>pour chaque valeur admissible pour un noeud <math>x_i</math>, il existe des valeurs admissibles pour les autres noeuds <math>x_j</math> telle que chaque contrainte entre <math>x_i</math> et <math>x_j</math> est satisfait</li> </ul> |

lesSolutions = None, initialiser = None);  
 SOLUTIONS  
 toutesSolutions == False  
 false == True,  
 = 0

```

def proposeAuxValeursSolutions(ic):
    for c in CONTRAINTEs:
        if VARIALES[ic][num] in c.valeurs:
            for i in range(len(c), len(c) + 1):
                if VARIALES[ic][num] in c.valeurs[i]:
                    if c.propose(VARIALES):
                        break
            else:
                return False
  
```

SUPPORT VECTOR MACHINES

le(h) // backup des labels avant de les modifier  
 autres(h): // vérif constante sur variable h et au moins une autre var non encore initialisée (h+1, toutesLesSolutions, initialiser)  
 redching(h+1, toutesLesSolutions, initialiser)

x.labels() // la valeur ne connaît pas, restare avant d'exécuter la suite...

$$\frac{P(A, B)}{P(B)} = \frac{P(B|A) P(A)}{P(B)} = \alpha P(B|A) P(A)$$

```

    def propagate(self, vab):
        v2 = self.refVab1
        if vab == v2: vab = self.refVab2
        for lab in v2.Label[i]:
            if not self.isValid(v2, lab):
                v2 = self.refVab2

```

- FN CONJUNCTIVE :  $\alpha \wedge (\nu_1 \wedge \nu_2) \wedge \dots$
- HORN<sub>3</sub> :  $\neg(\nu_1 \wedge \nu_2 \wedge \dots) \vee C = \neg\nu_1 \vee \neg\nu_2 \vee \dots$
- STRIPS : precond S<sub>r</sub>, postcond S<sub>p</sub>  
Suppressions S<sub>upr</sub> S<sub>upp</sub>
- Propositions Non-monotonic = Axioms

calculer l'entropie totale pour l'attribut :  $H(C|A) = H(C \text{ la } A)$

```

def entropie(attribut, exemples): // attribut = indice de l'attribut
    // entropie pour chaque attribut:
    liste = [P_Aj(attribut, x, exemples) * H_C_Aj(attribut, x, exemples)]
    for x in retourneValeursPossiblesAttribut(attribut, exemples)]
    res = sum(liste)
    print("DB: entropie > res: %s" % (res))
    return res

```

retourner l'entropie conditionnelle de l'attribut pour une certaine valeur c'd:  $H(C|A_j) = H(C | \text{attribut}=\text{valeur})$

```

def H_C_Aj(attribut, valeur, exemples):
    #ajoute les prob...
    return -sum([calculeVlogX(P_Ci_Aj(c, attribut, valeur, exemples))
        for c in retourneClassesPossibles(exemples)])

```

calculer la proba  $P(C_i | A_j) = P(\text{classe}=\text{valeur} | \text{attribut}=\text{valeur})$

```

def P_Ci_Aj(classe, attribut, valeur, exemples):
    return nombreOccurrencesClasse(Classe, attribut, valeur, exemples) / float(nombreOccurrences(attribut, valeur, exemples))

```

Paj

```

def P_Aj(attribut, valeur, exemples):
    return nombreOccurrencesAttribut(attribut, valeur, exemples) / float(len(exemples))

```

se propage (self, var) ∈ CLASS\_ContrainteCadem (libPC, constraint)

derniereVar = None

for var in [self.varPre, self.varPost] + self.varsOp

if var.valeur == None:

// dernièreVar Equal à None?  $\Rightarrow$  None

else: // Preste plus d'une variable non-instantiée

return true

for p in derniereVar.labelE[3]:

if not self.estValide(derniereVar, p):

[derniereVar.enleveLabel(p)]

return len(derniereVar.label) > 0

def chargeDonnee(methode):

global NOEUDS, METHODE

METHODE = methode

NOEUDS = [Noeud(pn(DONNEES), E3, Edonnees) for donnee in DONNEES]

def distanceClusters(cluster1, cluster2):

if METHODE == "single-link":

{return min(Edistance(donnee1, donnee2) for donnee1 in cluster1 donnee2 in cluster2)}

elif METHODE == "complete-link":

return max(...)

else: print("Methode", methode, "inconnue")

return None

def reviseClusters()

if len(Noeuds) <= 1: return // si moins de 2 noeuds

// Sinon, trouve les 2 noeuds dont les clusters sont les plus similaires

pairesDeNoeuds = [(NOEUDS[i], NOEUDS[E3]) for i in range(len(Noeuds)-1) for j in range(i+1, len(Noeuds)-1)]

paireMin = min(pairesDeNoeuds, key=lambda paire:

distanceClusters(paire[0].cluster, paire[1].cluster))

Noeuds[0].remove(paireMin[0])

Noeuds.remove(paireMin[1])

Noeuds.append(Noeud(len(Noeuds)+1, EpairMin[0]+pairMin[1]))

def fini():

return len(Noeuds) <= 1

associe chaque donnee au plus proche

def formeClusters(noyaux):

clusters = [ChoyerJ for noyau in noyaux]

for donnee in DONNEES:

if donnee in noyaux: continue

cluster = min(clusters, key=lambda c: distance(donnee, c[0]))

// selectionne le cluster dont le noyau est le plus proche de la donnee

cluster.append(donnee)

return clusters

RMeans

def recenterNoyau(cluster):

noyau = min(cluster, key=lambda x: sum(Edistance(donnee, x)\*\*2 for donnee in cluster))

cluster.remove(noyau)

cluster.insert(0, noyau)

return cluster

pour chargeDonnee: Noyaux = listeNoyaux. Si none, on prend les k premiers DONNEES[0:k] comme noyaux. CLUSTERS = [Noyaux] for noyau in Noyaux et les donnees sont mises dans le 1er cluster. Le noyau est: cluster[0] for cluster in CLUSTERS

def fini():

noyaux = retourneNoyaux()

noyaux.sort()

VieuxNoyaux.sort()

return noyaux == vieuxNoyaux

def reviseClusters():

global VIEUXNOYAUX, CLUSTERS

noyaux = retourneNoyaux()

VieuxNoyaux = copy.deepcopy(noyaux)

CLUSTERS = formeClusters(noyaux)

CLUSTERS = [recenterNoyau(cluster) for cluster in CLUSTERS]

Formules:

- entropie de la classification: moyenne pondérée de tous les sous-arbres du tkt  $m = \# \text{ de sous-arbres}$  l'attribut A  $H(C|A) = \sum_{j=1}^m p(a_j) \cdot H(C|a_j)$
- entropie du sous-arbre où A vaut aj:  $H(C|a_j) = -\sum_{i=1}^{n_j} p(c_i|a_j) \cdot \log_2 p(c_i|a_j)$   $n_j = \# \text{ de classes différentes}$
- entropie de la classification C:  $H(C) = -\sum_{i=1}^n p(c_i) \cdot \log_2 p(c_i)$

Algo ID3: Fonction ID3(E, A)

```

if E == {} then return Nil
else
    if V ∈ E, classe(v) = c then
        return c
    else
        Pe attribut A qui réduit au plus l'entropie de la classe
        Le feuille E et P(e) = succès?
        Pe {e | e ∈ E et P(e) = succès}
        Nœud vide; N.P ← P
        N.left ← ID3(L, A), N.right ← ID3(R, A)
        return N

```

def PNAF(exemples, attribut):

res = [e for e in exemples if retourneValeurAttribut(e, attribut) == v] for v in

retourneValeurAttribut(vt, attribut)

Return res

Op: CONTINUEZ BINARIES?

NAND, ==, →, ⊥, ! =

" " " UNIQUES?

⊥, ⊥, ==, ! =

L'objectif : propagation des FC

$\Rightarrow$  CONSISTENCE DES ARCS à changer pas!

DVD(pp\_label), min width, max width

Variante inst connectés une plus petite ab de var VARINST

def construitArbreDecisionAux(exemples, attributs):

print("DB: construitArbreDecisionAux > attributs : %s" % (attributs))

if exemples == {} then return Nil // si plus d'exemples, on a fini

else, une classe (exemples):

print("DB: construitArbreDecisionAux > une classe")

return Nœud(exemples, attributs)

else: // plus d'une classe, on continue à descendre dans l'arbre

attributPartition = meilleurAttribut(attributs, exemples) // choix de attributsRestants = copy.deepcopy(attributs) attribut de partition

attributsRestants. remove(attribut Partition)

sousListes = partition(exemples, attribut Partition) // tkt en sous-liste

fils = map(lambda p: construitArbreDecisionAux(p, attributsRestants), sousListes) // construit les fils

return Nœud(attribut Partition, E, fils)

def meilleureAttribut(attributs, exemples):

entropieAttributs = [entropie(a, exemples) for a in attributs]

return attribut [retourneIndiceMinimum(entropieAttributs)]

def construitArbreDecision():

global classification

classification = construitArbreDecisionAux(tousLesExemples, attributs)

print(classification)

La classification de nouveaux objets sera finale

def construitVariablesPropositions(noeuf, prop):

if noeuf.no\_etat == 0:

self.varInitiales = ETAT[0:et. nb\_etat-1], varFinale

for prop in prop:

var = libPSC.Variable(prop + "etat" + str(et.no\_etat-1), [True, False])

etl, varFinale[prop] = var, ajoutVar(var)

etl.varInitiales[prop] = var

Vn = libPSC.Variable(prop + "et 0", [True, False])

VARS. ajoutVar(vn)

etl.varInitiales[prop] = vn

def ImplementeMutexPropositions(self):

for n in self.probleme, retourneMutexPropositions():

for e in ETAT[0]:

CNTS. ajouteContrainte((libPSC. Contrainte(e.refVarInit(M[0])),

"NAND", " " " " 1)

if e.no\_etat == (self.nb\_etat, -1):

CNTS. ajouteContrainte(...)

retVarFinale ... )

utilisation clusterisier / RMeans:

while not fini():

recenterClusters()

ajouteRecollat()

def chargeDonnees(k, listeNoyau=None):

global CLUSTERS

N = listeNoyaux

if N == None:

N = DONNEES[0:k]

CLUSTERS = [[N] for NO in N]

for d in DONNEES:

if not d in N:

CLUSTERS.append([d])