Inteligência Computacional

Luís A. Alexandre

HBI

Ano lectivo 2019-20

NEAT

Conteúdo

Introdução **NEAT**

Leitura recomendada

Inteligência Computacional

► Uma das primeiras e mais bem sucedidas abordagens à NeuroEvolução

A primeira questão a estudar passa pelo forma como a rede neuronal

Podemos usar uma codificação direta, que implica que devemos ter

A outra alternativa passa pelo uso de uma codificação indireta, que

A codificação indireta é mais compacta mas mais difícil de definir de

passa pela criação de regras e / ou parâmetros que permitam depois

todas as ligações entre neurónios, o seu número, o número de

camadas, etc. especificado explicitamente nos cromossomas.

é o NEAT, proposto em 2002, que passaremos a estudar.

Redes Neuronais Evolucionárias: Neuro Evolução

Redes Neuronais Evolucionárias: NeuroEvolução NEAT

deverá ser codificada nos genes.

a criação do detalhe da rede.

forma apropriada a um dado problema.

Redes Neuronais Evolucionárias: NeuroEvolução Introdução

Introdução

- Os algoritmos evolucionários podem ser combinados com as redes
- Um dos maiores desafios atuais no uso de RNs é saber qual a topologia da rede a usar para um dado problema.
- Assim como as redes profundas, nomeadamente as CNNs vieram revolucionar o paradigma da aprendizagem ao fazerem elas próprias a escolha das melhores características a usar, a Neuro Evolução traz a promessa de fazer o mesmo com a topologia da rede.
- As abordagens mais comuns usam os algoritmos genéticos para que a estrutura da rede possa evoluir.
- O maior desafio a este tipo de abordagens é o seu custo computacional, dado que a função de aptidão passa por treinar e correr uma rede.

Inteligência Computacional

Inteligência Computacional

Redes Neuronais Evolucionárias: NeuroEvolução

NEAT

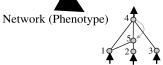
O NEAT opta por usar uma codificação direta.

Redes Neuronais Evolucionárias: NeuroEvolução

- O cromossoma contém dois tipos de genes: os relativos a nodos (neurónios) e os relativos a ligações entre os nodos.
- Os nodos de entrada e saída da rede não aparecem nos cromossomas.
- A informação relativa às ligações contém o seguinte:
 - os pontos de início e fim da ligação;
 - o peso associado à ligação;
 - indicação se a ligação está ativa ou não;
 - um valor de inovação (ver abaixo).
- A codificação foi desenhada de forma a ser fácil alinhar os cromossomas no processo de crossover.

Ano lectivo 2019-20 5 / 19 Cromossomas

Genome (Genotype) Node In 1 Out 4 Out 4 Out 5 Weight 0. Out 5 Weight 0.6 Weight 0.3 Weight-0. Weight 0.4 Enabled DISABLED Enabled Enabled Enabled Enabled



Luís A. Alexandre (UBI)

Inteligência Computacional

Inteligência Computacional

Mutação

- A mutação no NEAT pode ser aplicada aos pesos associados às ligações ou pode servir para criar novas ligações (estrutura) na rede.
- Temos então 3 casos em termos de mutações:
 - Mutação de uma ligação: irá alterar o valor associado à ligação.
 - Criação de uma nova ligação: o seu peso recebe um valor inicial aleatório
 - Acrescentar um novo nodo:
 - O novo nodo é inserido entre dois nodos, p.ex. A e B, que já existam e que estejam ligados um ao outro.
 - A ligação que existia antes entre A e B é desligada (mas não removida
 - O nodo A irá ligar ao novo nodo, chamemos-lhe C, usando o peso da ligação antiga entre A e B.
 - O nodo C liga ao B usando uma ligação com peso 1.
- ▶ Note-se que a adição de um novo nodo implica a adição de 2 novos genes relativos a ligações e a desativação de um gene relativo à ligação original entre A e B.

Luís A. Alexandre (UBI)

Inteligência Computacional

Luís A. Alexandre (UBI)

Inteligência Computacional

Redes Neuronais Evolucionárias: NeuroEvolução

Redes Neuronais Evolucionárias: NeuroEvolução NEAT

Crossover

- A questão talvez mais complexa quando se pensa em fazer evoluir redes neuronais passa pela definição da forma de efetuar o crossover.
- ▶ É fácil perceber que cada indivíduo da população (cada rede) terá uma forma própria de codificar os dados com que tem que lidar.
- E cada indivíduo tem provavelmente um cromossoma com tamanho diferente dos outros.
- Como fazer para combinar duas redes sem destruir a representação que cada uma desenvolveu e lidar com cromossomas de tamanhos diferentes?
- ► Em biologia este processo é feito usando a **homologia**: o alinhamento dos cromossomas ao nível dos genes que codificam um determinado traço.

Inteligência Computacional

Crossover

Mutação

▶ O NEAT o que faz é usar marcadores históricos para efetuar o alinhamento.

Mutate Add Node

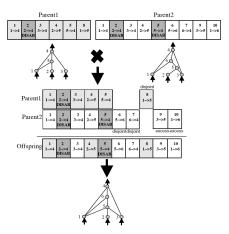
- Os marcadores históricos são os números referidos acima como valor de inovação, que se usam para marcar a altura em que um dado nó ou ligação foi criado.
- Isto é usado para alinhar os cromossomas na altura do crossover e evitar a criação de indivíduos não-funcionais.
- O crossover é depois efetuado de acordo com as seguintes regras:
 - O descendente herda um gene alinhado aleatoriamente de um dos
 - Os **genes disjuntos** (que não têm alinhado e aparecem no meio do cromossoma) são herdados do progenitor com maior aptidão.
 - Os genes em excesso (que não têm alinhado e aparecem no final do cromossoma) são herdados do progenitor com maior aptidão.
 - Os genes desativados podem ficar de novo ativos em gerações futuras: usa-se uma probabilidade de um destes genes passar a ativo no processo de crossover.

Luís A. Alexandre (UBI)

Inteligência Computacional

Redes Neuronais Evolucionárias: NeuroEvolução NEAT

Crossover



Inteligência Computacional

11 / 19

Especiação

- A especiação é o processo evolucionário que leva à divisão de uma espécie em duas ou mais novas espécies.
- A maior parte das novas alterações aos indivíduos leva à degradação do seu desempenho e não ao seu aumento, pelo menos enquanto a alteração não tiver tempo para ser otimizada.
- ▶ Uma inovação pode não chegar a desenvolver-se por ter que competir logo contra arquiteturas já maduras existentes na população.
- O NEAT evita isto com recurso à especiação.
- A ideia é criarmos várias espécies e cada uma só compete entre si.

Luís A. Alexandre (UBI)

Inteligência Computacional

Especiação

A seguinte equação dá-nos a distância entre dois cromossomas:

$$\delta = \frac{c_1 E}{N} + \frac{c_2 D}{N} + c_3 . \overline{W}$$

onde E representa o número de genes em excesso, D o número de genes disjuntos, \overline{W} a média das diferenças entre pesos nos genes emparelhados (incluindo os desligados), N é o número de genes no maior cromossoma e os parâmetros c_1, c_2 e c_3 servem para ajustar a importância dos fatores.

- O critério a usar para criar uma nova espécie usa um limiar de compatibilidade δ_t .
- No início de cada geração, cada espécie é representada por um cromossoma aleatório dessa espécie.
- Cada cromossoma é comparado com o representante de cada espécie. usando a distância definida acima: ele é atribuído nesta geração, à primeira espécie em que a sua distância for menor que δ_t .

Luís A. Alexandre (UBI)

Inteligência Computacional

Aptidão Partilhada Explícita

- O NEAT usa a para função de aptidão, a chamada Aptidão Partilhada Explícita (APE), que permite que os indivíduos consigam saber quão bons são mesmo pertencendo a espécies diferentes.
- A APE define-se como:

$$APE(C_i) = \frac{FA(C_i)}{N_i}$$

onde $FA(C_i)$ é o valor de aptidão do cromossoma C_i e N_i é o número de cromossomas pertencentes à mesma população que o C_i .

- As espécies com poucos elementos são favorecidas dado o seu valor de N_i ser menor.
- A ideia é permitir que espécies recentes não sejam imediatamente removidas por terem baixa aptidão e possam usar algumas gerações de evolução para ver se são ou não viáveis.

Luís A. Alexandre (UBI)

Inteligência Computacional

Redes Neuronais Evolucionárias: NeuroEvolução NEAT

Evolução

- Cada espécie pode gerar um número de descendentes que é proporcional à soma da APE dos elementos dessa espécie.
- O processo de reprodução começa pela remoção dos elementos da população com menor APE.
- A população é depois substituída pelos descendentes criados a partir dos elementos que não foram removidos no início da geração.
- Pode ser usada uma forma de elitismo e enviar para a geração seguinte o cromossoma com maior valor de APE de cada espécie, desde que a espécie contenha mais de 5 elementos.

Estrutura Mínima

- O NEAT propõe como redes iniciais, redes que não contêm nodos nas camadas escondidas
- Cada indivíduo da população inicial consiste apenas de uma camada de entrada e outra de saída e ligações entre elas.
- Isto evita que se perca tempo a remover eventuais ligações iniciais aleatórias que não sejam necessárias.

Redes Neuronais Evolucionárias: NeuroEvolução

Inteligência Computacional

Redes Neuronais Evolucionárias: NeuroEvolução

Redes Neuronais Evolucionárias: NeuroEvolução NEAT

Valores dos Parâmetros

- Os vários parâmetros devem ser ajustados consoante o problema a
- Ficam aqui os valores usados no artigo original para a evolução de redes que resolvem o problema do XOR:
 - Tamanho da população = 150;
 - $c_1 = 1.0$, $c_2 = 1.0$, $c_3 = 0.4$;
 - $\delta_t = 3.0;$
 - Probabilidade de um gene sofrer mutação = 0.8;
 - Probabilidade de um gene desativado ficar ativado após mutação =
 - Em cada geração 25% dos descendentes resultam de mutação sem crossover.

Para além do NEAT

- O NEAT abriu o caminho para muitas novas propostas na área da neuroevolução.
- Uma lista de novas abordagens que nasceram do NEAT é a seguinte:
 - HyperNEAT
 - ESHyperNEAT
 - CoDeepNEAT

Luís A. Alexandre (UBI)

Leitura recomendada

Leitura recomendada

//nn.cs.utexas.edu/downloads/papers/stanley.ec02.pdf

https://towardsdatascience.com/ neat-an-awesome-approach-to-neuroevolution-3eca5cc7930f

Luís A. Alexandre (UBI)

Inteligência Computacional Ano lectivo 2019-20 19 / 19