

«به نام پروردگار»

گزارش پروژه سوم مبانی هوش مصنوعی

«حل مسأله سودوکو به همراه زنگ آمیزی: CSP»

استاد: دکتر بهنام روشنفکر

دانشجو: محسن محمدیان

شماره دانشجویی: 9831502

بررسی اجمالی:

در این پروژه قرار هست برنامه ای نوشته شود که یک جدول سودوکو را حل نماید. منتهی باید رنگ آمیزی نیز در مساله دخیل است و هر خانه ی جدول علاوه بر آنکه در پایان عدد خواهد داشت، باید دارای رنگ نیز باشد به طوری که اعداد یک سطر و یا ستون مشابه هم نباشند و هیچ دو خانه ی مجاور ی رنگ یکسان نداشته باشند.

علاوه بر این مساله برای رنگ ها اولویت نیز قائل هست و رنگی با اولویت بالاتر باید عددی بیشتر از همسایه های با رنگی با اولویت پایین تر داشته باشد.

فرموله سازی مساله:

برای فرموله سازی مساله باید سه پارامتر دامنه ها، متغیرها و محدودیت های بین متغیرها مشخص شود.

متغیرها:

متغیرهای ما در این مساله هر خانه از جدول خواهد بود. برای مثال اگر یک جدول 3×3 داشته باشیم، 9 متغیر خواهیم داشت.

دامنه ها:

دامنه های ما در این مساله یا میتواند در دو بعد باشد، یعنی رنگ و عدد را برای هر متغیر به صورت جداگانه در نظر بگیریم، یا یک بعد که این یک بعد با ضرب دکارتی همان دامنه رنگی و عددی یک متغیر به دست می آید.

$$D_{numeric} = \{d_{ij} = \{k\}\} : \text{for } k \in \text{dimension of table}$$

$$D_{colorful} = \{d_{ij} = \{k\}\} : \text{for } k \in \text{color set}$$

محدودیت ها:

در این مساله محدودیت ها به دو بعد محدودیت رنگ و عدد تقسیم می شوند و هر متغیر با متغیرهای هم ردیف و هم ستونش محدودیت عددی دارد یعنی مقدار عددی متغیرهایی که در یک سطر یا ستون هستند باید مخالف هم باشد. همچنین هر متغیر با متغیرهای همسایه اش محدودیت رنگی دارد و متغیرهای مجاور هم باید رنگی متفاوت داشته باشند.

یک محدودیت اولویت رنگ نیز داریم که متغیرهای مجاور یک متغیر، در صورتی که رنگ متغیر حاضر از متغیرهای مجاورش بیشتر باشد، متغیرهای مجاور باید عددی کمتر از عدد متغیر حاضر داشته باشند.

اگر بخواهیم به صورت نمادین نمایش دهیم خواهیم داشت:

$$\begin{aligned}
\text{Constraints} = \{ & alldiff(X_{11}, X_{12}, \dots, X_{1n}), \\
& alldiff(X_{21}, X_{22}, \dots, X_{2n}) \\
& alldiff(X_{31}, X_{32}, \dots, X_{3n}) \\
& \cdot \\
& \cdot \\
& \cdot \\
& alldiff(X_{n1}, X_{n2}, \dots, X_{nn}) \\
& alldiff(X_{11}, X_{21}, \dots, X_{n1}), \\
& alldiff(X_{12}, X_{22}, \dots, X_{n2}), \\
& \cdot \\
& \cdot \\
& \cdot \\
& alldiff(X_{1n}, X_{2n}, \dots, X_{nn}) \}
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
\text{Color Constraints} = \{ & X_{i,j} \neq X_{i,j-1}, \\
& X_{i,j} \neq X_{i,j+1}, \\
& X_{i,j} \neq X_{i-1,j}, \\
& X_{i,j} \neq X_{i+1,j} \}
\end{aligned}$$

توجه شود که محدودیت رنگ می تواند زیر مجموعه ی محدودیت عددی یک متغیر نیز در نظر گرفته شود.

شیوه پیاده سازی:

برای پیاده سازی از دو فایل پایتون استفاده شده است. یکی فایل `csp.py` که در آن کلاس `CSP` قرار دارد و شامل متغیرهایی نظیر محدودیت های عددی و رنگی متغیرها (خانه ها)، تعداد محدودیت هایی که متغیرها (خانه ها) دارند، `state`، متغیرهایی (خانه هایی) که تاکنون مقدار دهی نشده اند، دامنه عددی و رنگی متغیرها (خانه ها) و دامنه کلی هر متغیر می باشد. (تقریباً همه ی متغیرهای موجود در این کلاس از `type` دیکشنری می باشند). یک فایل `main.py` نیز داریم که تمامی توابع اینجا پیاده سازی شده است و الگوریتم در اینجا پردازش می شود.

توابع پیاده سازی شده:

`:main()`

این تابع، تابع اصلی ما می باشد و تمامی توابع در این تابع فراخوانی و `handle` می شوند.

`:read_file()`

این تابع مساله ورودی را از فایل `text` می خواند و `state` آغازین را تولید کرده و بر می گرداند.

`:numeric_constraints_generator(dimension_of_table)`

این تابع بعد جدول را گرفته و براساس آن محدودیت های عددی هرکدام از خانه های جدول را `set` می کند.

`:colorfull_constraints_generator(dimension_of_table)`

این تابع محدودیت های رنگی متغیرها را `set` می کند و در یک دیکشنری به نام `ini_colorful_constraints` بر می گرداند.

`:numeric_domain_generator(dimension_of_table)`

این تابع براساس بعد جدول می آید و دامنه هر خانه یا متغیر را در دیکشنری `num_domains` مشخص می کند و بر می گرداند.

`:color_domain_generator(dimension_of_table, txt_list)`

این تابع بعد جدول و متن ورودی را می گیرد و براساس خط دوم متن ورودی (رنگ های ورودی) به هر متغیر دامنه ی رنگ اختصاص می دهد.

`limiting_domain(dimension_of_table, start_state, num_domains, color_domains, ini_numeric_constraints, ini_colorful_constraints)`

این تابع مانند الگوریتم `ac-3` عمل می کند و باتوجه به ورودی، اندکی از محدودیت های قابل اعمال روی دامنه متغیرها را اعمال می کند تا جستجوی ما سریع تر به نتیجه برسد.

`:create_num_of_constraints(ini_numeric_constraints, ini_colorful_constraints)`

این تابع محاسبه می کند که هر متغیر در کل در چند تا محدودیت شرکت دارد و این مقادیر را برای هر متغیر در یک دیکشنری set می کند.

`:combine_colorful_numeric_domains(num_domains, color_domain)`

این تابع دامنه ی متغیرها را با ضرب دکاری از دو بعد به یک بعد تبدیل می کند تا اختصاص دادن مقدار به آنها در خلال جستجو آسان تر باشد.

`:mrv(domain_dic, unassigned_vars, num_of_constraints)`

این تابع از میان متغیرهایی که مقدار دهی نشده اند، متغیری با دامنه انتساب کمتر را بر می گرداند، در صورتی که دو متغیر یا بیشتر اندازه ی دامنه ی یکسانی داشته باشند، فراخوانی تابع degree را بعنوان نتیجه بر می گرداند.

`:degree(unassigned_vars, num_of_constraints)`

این تابع متغیری را بر می گرداند که مقدار به آن انتساب نیافته باشد و در محدودیت های کمتری شرکت کرده باشد.

`forward_checking(var_num_neighbors, var_color_neighbors, domain_dict, assigned_val)`

این تابع با توجه به مقدار فعلی ای که به یک متغیر انتساب داده شده است، این مقدار را از دامنه ی همسایه های رنگی و عددی متغیر حذف می کند. یعنی رنگ منتسب یافته ی فعلی را از خانه های مجاور خانه ی فعلی و عدد انتساب یافته ی فعلی را از دامنه ی متغیرهای هم سطر و هم ستون با آن متغیر حذف می کند.

`:backtrack(assignment_list, dimension_of_table, csp)`

این تابع پیاده سازی الگوریتم backtrack می باشد و به این گونه کار می کند که ابتدا به وسیله تابع Mrv یک متغیر را از لیست متغیرهای بدون انتساب پیدا می کند. سپس در دامنه ی آن متغیر یک مقدار سازگار با متغیرهای انتساب یافته ی قبلی پیدا می کند و به آن نسبت می دهد و سپس تابع forward_checking فراخوانی می شود تا دامنه ها را محدود تر کند. در تابع forward_checking بررسی می شود که آیا دامنه ی متغیر بدون انتسابی تهی شده است یا خیر؛ اگر شده بود، تابع backtrack، "failure" بر می گرداند؛ اگر نه دوباره تابع backtrack فراخوانی می شود.

`:is_consistene(vale, assignment, state, var_num_neighbors, var_color_neighbors)`

بررسی می کند که آیا مقداری که قرار است به متغیر فعلی نسبت داده شود، سازگار با متغیرهای انتساب یافته ی قبلی هست یا خیر. که در ورودی ما assignment لیست متغیرهای انتساب یافته و value مقداری که قرار است نسبت داده شود می باشد.

تمام سازگاری ها از قبیل محدودیت های عددی و رنگی و اولویت رنگ در این تابع به دقت بررسی می شود.

نتایج حاصل شده از برخی تست کیس ها در تصاویر زیر آمده است:

The first screenshot shows the initial setup and constraint generation in the PyCharm IDE. The code in `main.py` defines the problem parameters and generates the CSP object. The output window shows the initial state of the CSP object.

```

39 color_domains = color_domain_generator(dimension_of_table, csp_instance)
40 # print(color_domains)
41
42 num_domains, color_domains, u_vars = limiting_domain(dimension_of_table, start_state, num_domains, color_domains,
43                                                     ini_numeric_constraints, ini_colorful_constraints)
44
45 # print(num_of_constraints)
46
47 # A dictionary. Keys are variables and values are nested list.
48 # First element in each list is number and second is color. (number is int)
49 vars_domain = combine_colorful_numeric_domains(num_domains, color_domains)
50 # print(vars_domain)
51
52 num_of_constraints = create_num_of_constraints(ini_numeric_constraints, ini_colorful_constraints)
53
54 # f, d = forward_checking(ini_numeric_constraints["10"], ini_colorful_constraints["10"], vars_domain, u_vars, "3b")
55 # print(d)
56
57 # ***** Generating data for CSP Object *****
58
59 not_end = False
60 for i in range(1, dimension_of_table + 1):
61     for j in range(1, dimension_of_table + 1):
62         csp_instance.add_constraint(i, j, vars_domain, num_of_constraints)
63
64 main()

```

The output window shows the initial state of the CSP object:

```

5 4
n g b y p
4# # 2b #
# # # 1#
# # 1y #
# # 3g #
failure !!

```

The second screenshot shows the backtracking algorithm in the PyCharm IDE. The code in `main.py` defines the backtracking function. The output window shows the solution found by the algorithm.

```

328 return True
329
330 backtrack(assignment_list, dimension_of_table, csp):
331     if len(assignment_list) == dimension_of_table:
332         return csp.state
333
334 variable = mrv(csp.domains_dict, csp.unassigned_vars, csp.num_of_constraints)
335 for value in csp.domains_dict[variable]:
336     if is_consistent(value=value, assignment=assignment_list, state=csp.state,
337                     var_num_neighbors=csp.numeric_const_dict[variable],
338                     var_color_neighbors=csp.colorful_const_dict[variable]):
339         assignment_list.update({variable: value})
340         domain_copied = copy.deepcopy(csp.domains_dict)
341         is_empty, new_domain = forward_checking(csp.numeric_const_dict[variable], csp.colorful_const_dict[variable],
342                                               domain_copied, csp.unassigned_vars, value)
343         # print("Variable: ", variable, value)
344         # print("Domain: ", new_domain)
345
346         if not is_empty:
347             u = variable
348             backtrack()
349             if len(assignment_list) == dimension_of_table:
350                 return True
351
352     domain_copied[variable] = new_domain
353     assignment_list.pop(variable)
354
355 return False

```

The output window shows the solution found by the algorithm:

```

n g b y p
4# # 2b #
# # # 1#
# # 1y #
# # 3g #
["4n", "3g", "1b", "2n"]
["3g", "4n", "2g", "1b"]
["2b", "1y", "4n", "3g"]
["1y", "2b", "3g", "4n"]

```

The image consists of two screenshots of the PyCharm IDE interface, showing the execution of a Python script.

Top Screenshot:

- File:** input.txt
- Code:**

```

1 5 3
2 r g b y p
3 1# *b *#
4 *# 3# *#
5 *g 1# *#

```
- Run:** main


```

C:\Users\JAVA\JANG\AppData\Local\Programs\Python\Python38\python.exe "D:/Uni/term3/Artificial Intelligence/Projects/Pr2/main.py"
5 3
r g b y p
1# *b *#
*# 3# *#
*g 1# *#
["1y", "2b", "3n"]
["2b", "3n", "1g"]
["3g", "1b", "2n"]
Process finished with exit code 0

```

Bottom Screenshot:

- File:** main.py
- Code:**

```

259 sorted_dic = {k: v for k, v in sorted(tmp_dict.items(), key=lambda item: item[1])}
260 # Key for minimum value of values.
261 key_min = min(sorted_dic.keys(), key=lambda k: sorted_dic[k])
262 # Check if we have two equal vale with different keys or not. If we do, we should use degree heuristic.
263 res = sum(x == sorted_dic[key_min] for x in sorted_dic.values())
264 if res == 1:
265     # print("wrv")
266     return key_min
267 else:
268     # print("degree")
269     return degree(num_of_constraints, unassigned_vars)
270
271
272 def degree(num_of_constraints, unassigned_vars):
273     # Sorted array of num_of_constraints list

```
- Run:** main


```

C:\Users\JAVA\JANG\AppData\Local\Programs\Python\Python38\python.exe "D:/Uni/term3/Artificial Intelligence/Projects/Pr2/main.py"
5 5
r g b y p
4# *# *# *#
*g *# 2# 1# *#
*# 1y *# *#
*y *b 3# *#
2# *# *# *#
["4n", "3g", "5n", "2g", "1b"]
["3g", "4n", "2g", "1b", "5n"]
["5n", "1y", "4n", "3g", "2b"]
["1y", "2b", "3g", "5n", "4g"]
["2g", "5n", "1b", "4g", "3b"]

```

باسپاس از توجه شما