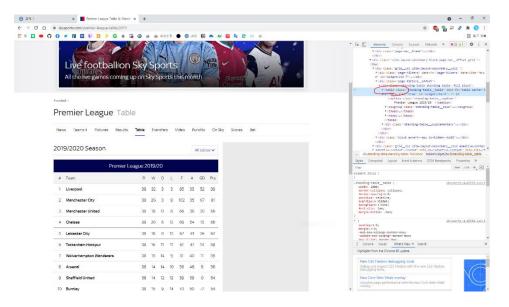


AI+X:R-Py컴퓨팅 과제1

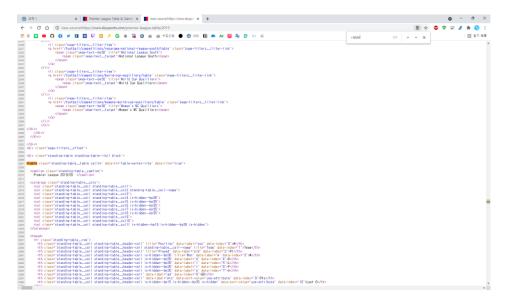
이름: 홍재희 학번: 2021050000 소속: 경제금융학부

⟨Part1⟩

Q1. A



Q1.B



Q1.C

개발자 모드에서는 id 속성이 있지만, view-source에는 id 속성이 없다.

View-source에는 class 속성에 callfn이라는 값이 있지만, 개발자 모드의 class 속성에는 callfn 값이 없다.

Q2.

첨부파일 (Part1.py) 참고

실행결과

```
PS C:\Users\jhsof\Documents\l\l\l\l\l\RPy 컴퓨팅> & D:\Python39\python.exe "c:\Users\\\\frac{\frac{1}{2}}{\frac{1}{2}} \rightarrow{\frac{1}{2}}{\frac{1}{2}} \rightarrow{\frac{1}{2}}{\frac{1}{2}}} \rightarrow{\frac{1}{2}}{\frac{1}{2}} \rightarrow{\frac{1}{2}}{\frac{1}{2}}} \rightarrow{\frac{1}{2}}{\frac{1}{2}} \rightarrow{\frac{1}{2}}{\frac{1}{2}}} \rightarrow{\frac{1}{2}}{\frac{1}{2}} \rightarrow{\frac{1}{2}}{\frac{1}{2}}} \rightarrow{\frac{1}{2}}{\frac{1}{2}} \rightarrow{\frac{1}{2}}{
```

Q3.

첨부파일 (Part1.py) 참고

a: 0.3789473684210526 b: 0.005502392344497606

```
a: 0.3789473684210526 b: 0.005502392344497606
```

GD(골득실)가 높을수록, win_prob(승리 확률)이 올라가는 관계라고 생각한다.

Q4.

Dep. Variable:		win p	ob	R-squa	red:		0.872
Model:			DLS	Adj. R	t-squared:		0.865
Method:		Least Squar	es	F-stat	istic:		122.4
Date:	Tu	e, 18 May 20	321	Prob (F-statistic)		1.85e-09
Time:		03:42	42	Log-Li	kelihood:		28.446
No. Observatio	ns:		20	AIC:			-52.89
Df Residuals:			18	BIC:			-50.98
Df Model:			1				
Covariance Typ	e:	nonrob	ıst				
	coef	std err		t	P> t	[0.025	0.975]
onst	0.3789	0.014	27	.552	0.000	0.350	0.408
)	0.0055	0.000	11	.062	0.000	0.004	0.007
:====== :ibus:		10.4	===== 133	Durbir	 n-Watson:		1.561
ob(Omnibus):		0.0	905	Jarque	e-Bera (JB):		7.864
kew:		1.3	257	Prob(3	B):		0.0196
urtosis:		4.7	765	Cond.	No.		27.6

절편이 0.3789, 기울기가 0.0055이므로, Q3에서 구했던 값과 크게 차이나지 않는다.

Q5.

	CRIM	ZN	INDUS	CHAS	NOX	RM	AGE	D)	S RAD	TAX	PTRATIO	В	LSTAT	MEDV C	AT. ME	DV
0	0.00632	18	2.31	0	0.538	6.575	NaN	4.6	9 1	. 296	15.3	396.9	4.98	24		0
1	0.02731	0	7.07	0	<na></na>	6.421	78.9	4.967	1 2	242	17.8	396.9	9.14	21.6		0
2	0.02729	0	7.07	0	0.469	7.185	61.1	4.967	1 2	242	17.8	392.83	4.03	34.7		1
3	0.03237	0	2.18	0	0.458	6.998	45.8	6.062	2 3	222	18.7	394.63	2.94	33.4		1
4	0.06905	0	2.18	0	0.458	7.147	54.2	6.062	2 3	222	18.7	396.9	5.33	36.2		1
501	0.06263	0	11.93	0	0.573	6.593	69.1	2.478	6 1	. 273	21	391.99	9.67	22.4		0
502	0.04527		11.93	0	0.573	6.12		2.287		. 273	21			20.6		0
503	0.06076		11.93		0.573	6.976		2.167		. 273	21			23.9		0
504	0.10959		11.93		0.573	6.794		2.388		. 273		393.45		22		0
505	0.04741	0	11.93	0	0.573	6.03	80.8	2.56	5 1	. 273	21	396.9	<na></na>	11.9		0
[FOC		F	1													
סמכן	rows x 1 CRIM	э со Z	•	IS CH	vc r	ЮХ	RM	AGE	DIS	RAD	TAY	PTRATIO	ь	LCTAT	MEDV/	CAT. MEDV
2	0.02729	0.0			.0 0.4			1.1 4.		2.0	242.0		392.83			
3	0.03237	0.0			.0 0.4						222.0		394.63			
4	0.06905	0.0				58 7 . 1							396.90		36.2	
5	0.02985	0.				158 6.4		8.7 6.					394.12			
6	0.08829	12.			.0 0.5	24 6.6	12 6	6.6 5.	5605	5.0	311.0		395.60		22.9	
499	0.17783	0.	0 9.6	9 0	.0 0.5	85 5.5	69 7	3.5 2	3999	6.0	391.0	19.2	395.77	15.10	17.5	0.0
501	0.06263	0.	0 11.9	3 0	.0 0.5	73 6.5	93 6	9.1 2	4786	1.0	273.0	21.0	391.99	9.67	22.4	0.0
502	0.04527	0.	0 11.9	3 0	.0 0.5	73 6.1	.20 7	6.7 2.	2875	1.0	273.0	21.0	396.90	9.08	20.6	0.0
503	0.06076	0.	0 11.9	3 0	.0 0.5	73 6.9	76 9	1.0 2	1675	1.0	273.0	21.0	396.90	5.64	23.9	0.0
504	0.10959	0.	0 11.9	3 0	.0 0.5	73 6.7	94 8	9.3 2	3889	1.0	273.0	21.0	393.45	6.48	22.0	0.0

(소스코드는 Part2.py 참고)

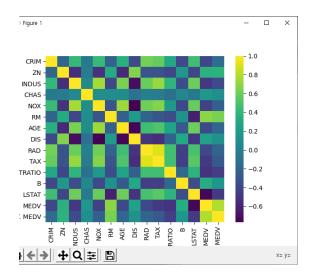
위는 결측치를 제거하기 전이고 아래는 결측치를 제거한 데이터 프레임입니다. 성공적으로 결측치를 제거했음을 확인할 수 있습니다.

Q6.

(소스코드는 Part2.py 참고)

[502 1	[502 rows x 15 columns]														
	CRIM	ZN	INDUS	CHAS	NOX	RM	AGE	DIS	RAD	TAX	PTRATIO	В	LSTAT	MEDV	CAT. MEDV
count	502.000000	502.000000	502.000000	502.000000	502.000000	502.000000	502.000000	502.000000	502.000000	502.000000	502.000000	502.000000	502.000000	502.000000	502.000000
mean	3.641708	11.418327	11.163765	0.069721	0.554802	6.284805	68.514542	3.797274	9.605578	409.095618	18.456574	356.353506	12.681514	22.564343	0.167331
std	8.629979	23.396912	6.873538	0.254930	0.116263	0.705085	28.247125	2.111828	8.717100	168.859125	2.165559	91.587527	7.155966	9.217580	0.373643
min	0.009060	0.000000	0.460000	0.000000	0.385000	3.561000	2.900000	1.129600	1.000000	187.000000	12.600000	0.320000	1.730000	5.000000	0.000000
25%	0.082492	0.000000	5.190000	0.000000	0.449000	5.884250	44.550000	2.091150	4.000000	279.250000	17.400000	375.240000	6.950000	17.100000	0.000000
50%	0.262660	0.000000	9.690000	0.000000	0.538000	6.208500	77.150000	3.207450	5.000000	330.000000	19.050000	391.340000	11.395000	21.200000	0.000000
75%	3.689388	12.500000	18.100000	0.000000	0.624000	6.628000	94.100000	5.213925	24.000000	666.000000	20.200000	396.120000	17.057500	25.000000	0.000000
max	88.976200	100.000000	27.740000	1.000000	0.871000	8.780000	100.000000	12.126500	24.000000	711.000000	22.000000	396.900000	37.970000	50.000000	1.000000
П															

요약 통계량을 성공적으로 구했습니다.



seaborn으로 heatmap을 구현하여 matplotlib로 보여줬습니다.

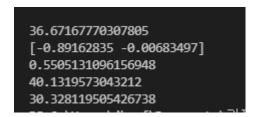
Q7.

```
[[-0.9789119]]
[34.9919874]
0.5394708106425741
41.117857183518886
29.565166011180708
```

(소스코드는 Part2.py참고)

위부터 차례로 coef_, intercept_, R^2, mean_squared_error 그리고 Test set을 예측해서 구한 mean_squred_error 값입니다.

Q8.



(소스코드는 Part2.py 참고)

위부터 차례로 coef_, intercept_, R^2, mean_squared_error 그리고 Test set을 예측해서 구한 mean_squred_error 값입니다.