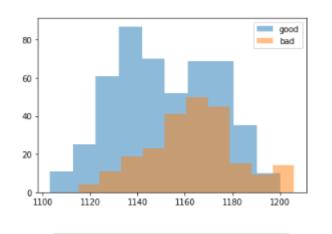
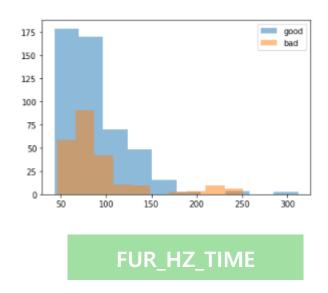
# 압연공정 불량 발생

원인 분석

성수호

압연공정 불량 발생 원인 분석



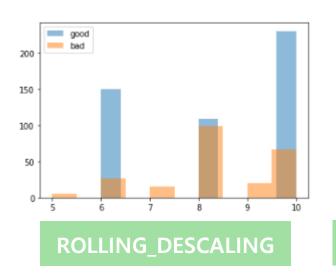


STEEL KIND

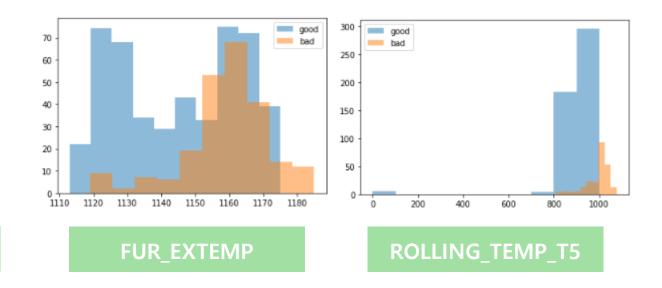
FUR\_HZ\_TEMP

- ✓ STEEL\_KIND : 특정 범주에서 불균형한 불량률을 보이면서 종류에 따라 불량에 영향을 미칠 수 있을 것이다.
- ✓ FUR\_HZ\_TEMP : 가열대의 온도가 높아질수록 불량품 발생 빈도수가 급격하게 높아진다. 온도에 따른 가열 대에서 문제가 발생할 수 있으므로 분석이 필요하다.
- ✓ FUR HZ TIME : 작업 초반의 경우 불량률이 평균에 유사하지만 특정 시간대에서 불규칙한 비율을 보인다.

압연공정 불량 발생 원인 분석

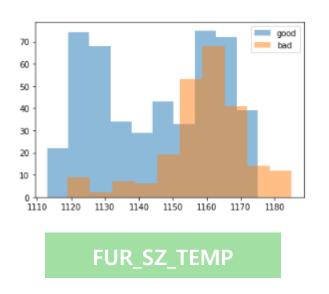


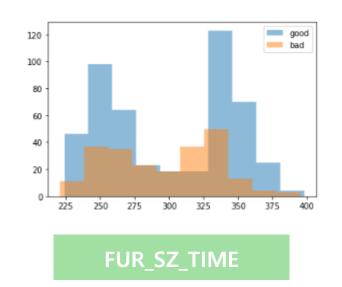
HSB SCALE 불량 양품	미적용	적용
	33 0	198 489
HSB SCALE	미적용	적용
물량 양품	1.0 0.0	0.288 0.712
	HSB	}

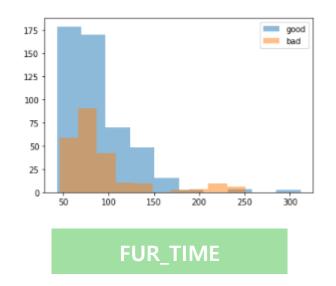


- ✓ ROLLING\_DESCALING : 5,7회에서 불량품만 나오며 전체적으로 불량률이 평균보다 높기 때문에 조사 필요.
- ✓ HSB: HSB를 미적용하면 불량만 발생하므로 분석이 필요.
- ✓ FUR\_EXTEMP : 추출온도 범위 내에서 불량품 발생률이 극단적으로 차이가 나므로 설명변수로 채택한다.
- ✓ ROLLING TEMP T5: 압연온도는 800도 부근에서 작업이 시작. 0도에서 발생한 데이터는 이상치로 분류.

압연공정 불량 발생 원인 분석



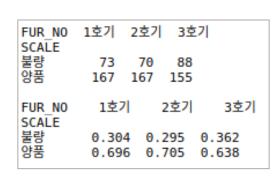


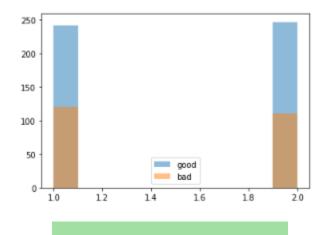


- ✓ FUR\_SZ\_TEMP : 균열대 온도 범위 내에서 불량품 발생률이 극단적으로 차이가 나므로 설명변수로 채택한다.
- ✓ FUR\_SZ\_TIME : : 중간 시간대에서 양품과 불량품의 발생 빈도가 같으므로 분석이 필요.
- ✓ FUR\_TIME : 가열로 시간이 짧을 수록 불량률이 규칙적이나 150 이상이 되면 불량률이 50%를 초과한다.

압연공정 불량 발생 원인 분석

SPEC	A131-DH36TM	A283-C	A516-60	A709-36	AB/A	AB/AH32	AB/B	AB/EH32-1	M \
SCALE 불량 양품		1 5 0 1	1		4	1 4	3		0 2
SPEC SCALE	AB/EH36-TM	API-2W-5	θТ	NV - A32 - TM	NV-A3	6-TM NV	B NV	D32-TM \	
불량 양품	1 16		0		1	θ 2	2 1	θ 4	
SPEC SCALE	NV-D36-TM	NV-E32-TM	NV-E36-	TM PILAC	BT33	SA283-C	V42JBN	13	
불량 양품	1 4		θ 2	θ 5	2 38	10 11		1 3	
[2 row:	s x 66 colum	ıns]							
SPEC SCALE	A131-DH36TM	A283-C	A516-60	A709-36	AB/A	AB/AH32	AB/B	<b>\</b>	
불량 양품	1. 0.		0.5 0.5		0.571 0.429				
SPEC SCALE	AB/EH32-TM	AB/EH36-	TM API-2			32-TM N	/-A36-1	TM NV-B	1
불량 양품	0.6 1.6		059 941			0.333 0.667		0.0 0.667 1.0 0.333	
SPEC SCALE	NV - D32 - TM	NV - D36 - TM	NV-E32-	TM NV-E3	5-TM P	PILAC-BT3	3 SA28	33-C \	
불량 양품	0.0 1.0	θ.		0.0 1.0	0.0 1.0	0.0 0.9		9.476 9.524	
SPEC	V42JBN3								
SCALE 불량 양품	0.25 0.75								





WORK\_GR SCALE 불량 67 45 54 65 양품 122 120 118 129 WORK\_GR 1조 2조 3조 4조 SCALE 불량 0.354 0.273 0.314 0.335 양품 0.646 0.727 0.686 0.665

SPEC

**FUR NO** 

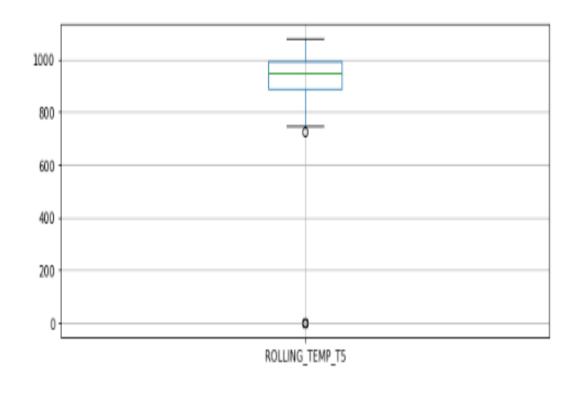
**FUR NO ROW** 

**WORK GR** 

- ✓ SPEC : 범주가 너무 많아서 위 자료로 유의미성을 파악하기 어렵다. 새로운 범주로 만들어 분석할 필요가 있다.
- ✔ FUR NO : 가열로의 전 호기에 대해 불량률이 유사하므로 변수에서 제외한다.
- ✓ FUR NO ROW: 가열로의 작업순번과 상관없이 불량률이 유사하므로 변수에서 제외한다.
- ✓ WORK\_GR : 불량률이 전체적으로 0.3에 근사하기 때문에 작업조 데이터는 크게 유효하지 않을 것이다.
- ✓ 제품의 사이즈와 관련된 변수들은 주문자 생산방식을 고려하여 사이즈 변경이 불가하다 판단했고, 그래서 변수에서 제외 하였다.

# 탐색적 분석 (이상치 제거)

압연공정 불량 발생 원인 분석

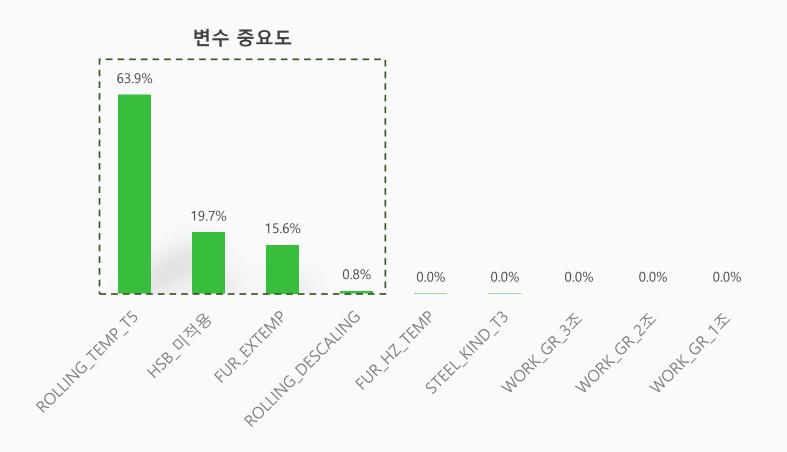


```
1 q1 = np.percentile(df_raw['ROLLING TEMP_T5'],25)
 2 q3 = np.percentile(df_raw['ROLLING_TEMP_T5'],75)
 3 minimum=q1-1.5*(q3-q1)
 4 df raw=df raw[df raw['ROLLING TEMP T5']>=float(minimum)]
 5 df raw['ROLLING TEMP T5'].describe()
          713.000000
count
          942.075736
mean
          65.344140
std
min
          745,000000
25%
          891.000000
50%
          952.000000
75%
          995.000000
         1078.000000
max
Name: ROLLING TEMP T5, dtype: float64
```

- ✓ 압연온도가 보통 800도 쯤에서 작업이 시작되는데 0도에서는 가열이 되지 않는 것이 당연하므로 이상치로 판단하고 제거한다.
- ✓ 사분위수를 계산하여 최소값 보다 작은 이상치를 제거한다.

# 탐색적 분석 (변수 중요도 파악)

압연공정 불량 발생 원인 분석



Ţ		Feature	Importance
ij	6	ROLLING_TEMP_T5	0.639
i	17	HSB_미적용	0.197
H	5	FUR_EXTEMP	0.156
Ų	7	ROLLING_DESCALING	0.008
	0	FUR_HZ_TEMP	0.000
	13	STEEL_KIND_T3	0.000
	21	WORK_GR_3조	0.000
	20	WORK_GR_2조	0.000
	19	WORK_GR_1조	0.000
	18	HSB_적용	0.000
	16	STEEL_KIND_T8	0.000
	15	STEEL_KIND_T7	0.000
	14	STEEL_KIND_T5	0.000
	11	STEEL_KIND_T0	0.000
	12	STEEL_KIND_T1	0.000
	1	FUR_HZ_TIME	0.000
	10	STEEL_KIND_C3	0.000
	9	STEEL_KIND_C1	0.000
	8	STEEL_KIND_C0	0.000
	4	FUR_TIME	0.000
	3	FUR_SZ_TIME	0.000
	2	FUR_SZ_TEMP	0.000
	22	WORK_GR_4조	0.000

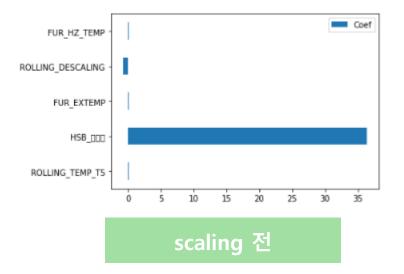
**Check POINT** 

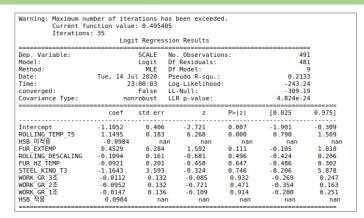
✓ Decision Tree에서 변수 중요도를 계산하여 위와 같은 변수 순서로 설명력이 높다는 것을 알았다.

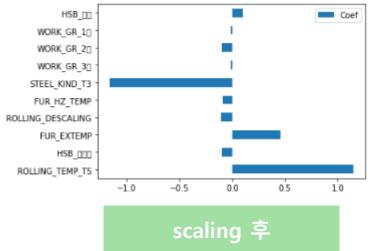
# 탐색적 분석 (로지스틱 회귀분석)

#### 압연공정 불량 발생 원인 분석

	unction value			d.		
Iterations		t Regress	ion Results			
						==
Dep. Variable:			No. Observatio	ns:	4	
Model:			Df Residuals:		4	
Method:			Df Model:			_
Date:			Pseudo R-squ.:		0.53	71
Time:	22	:54:13	Log-Likelihood	:	-146.	27
converged:		False	LL-Null:		-315.	98
Covariance Type:	nor	robust	LLR p-value:		3.308e-	71
			Z		[0.025	0.975]
Intercept			-5.933		-131.034	-65.960
ROLLING TEMP T5	0.0371	0.005	8.144	0.000	0.028	0.046
ROLLING_TEMP_T5 HSB_미적용	36.3964	2.37e+06	1.54e-05	1.000	-4.64e+06	4.64e+06
FUR_EXTEMP						
ROLLING DESCALING	-0.8108	0.151	-5.377	0.000	-1.106	-0.515
FUR HZ TEMP	0.0303	0.014	2.209	0.027	0.003	0.057





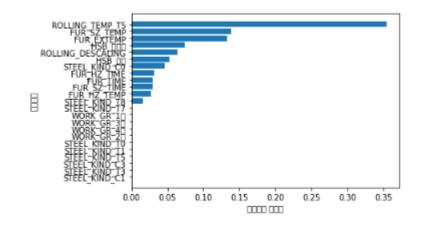


- ✓ 설명 변수가 얼마나 영향이 있는지 서로 비교하기 위해 표준화(scaling)을 했다.
- ✓ 로지스틱 회귀분석에서는 ROLLING\_TEMP\_T5의 값이 커질수록 불량률의 영향이 커진다.
- ✓ 강종(STEEL KIND)가 T3일 경우 불량률이 낮아질 가능성이 커진다.

# 모델링 1. 랜덤포레스트

압연공정 불량 발생 원인 분석

	Feature	Importance
6	ROLLING_TEMP_T5	0.355
2	FUR_SZ_TEMP	0.138
5	FUR_EXTEMP	0.133
17	HSB_미적용	0.074
7	ROLLING_DESCALING	0.064
18	HSB_적용	0.053
8	STEEL_KIND_C0	0.046
1	FUR_HZ_TIME	0.031
4	FUR_TIME	0.029
3	FUR_SZ_TIME	0.029
0	FUR_HZ_TEMP	0.028
16	STEEL_KIND_T8	0.016
15	STEEL_KIND_T7	0.001
19	WORK_GR_1조	0.001
21	WORK_GR_3조	0.000
22	WORK_GR_4조	0.000
20	WORK_GR_2조	0.000
11	STEEL_KIND_T0	0.000
12	STEEL_KIND_T1	0.000
14	STEEL_KIND_T5	0.000
13	STEEL_KIND_T3	0.000
10	STEEL_KIND_C3	0.000
9	STEEL_KIND_C1	0.000



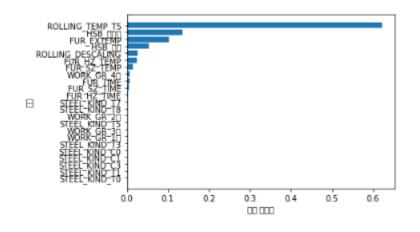
```
Accuracy on training set:0.954
Accuracy on test set:0.935
Confusion Matrix:
[[147 0]
[ 14 53]]
```

- ✓ 트리 생성 시 압연온도, 균열대 온도 순으로 영향도가 크다고 해석할 수 있다.
- ✓ 변수 중요도는 낮더라도 훈련 데이터에 따라 중요도가 변경될 수 있다.

# 모델링 2. 그래디언트 부스팅

압연공정 불량 발생 원인 분석

	Feature	Importance
6	ROLLING_TEMP_T5	0.768
0	FUR_HZ_TEMP	0.052
2	FUR_SZ_TEMP	0.048
5	FUR_EXTEMP	0.042
7	ROLLING_DESCALING	0.035
4	FUR_TIME	0.018
3	FUR_SZ_TIME	0.013
1	FUR_HZ_TIME	0.011
22	WORK_GR_4조	0.008
19	WORK_GR_1조	0.005
16	STEEL_KIND_T8	0.001
21	WORK_GR_3조	0.000
9	STEEL_KIND_C1	0.000
10	STEEL_KIND_C3	0.000
8	STEEL_KIND_C0	0.000
12	STEEL_KIND_T1	0.000
13	STEEL_KIND_T3	0.000
14	STEEL_KIND_T5	0.000
15	STEEL_KIND_T7	0.000
17	HSB_미적용	0.000
18	HSB_적용	0.000
20	WORK_GR_2조	0.000
11	STEEL_KIND_T0	0.000

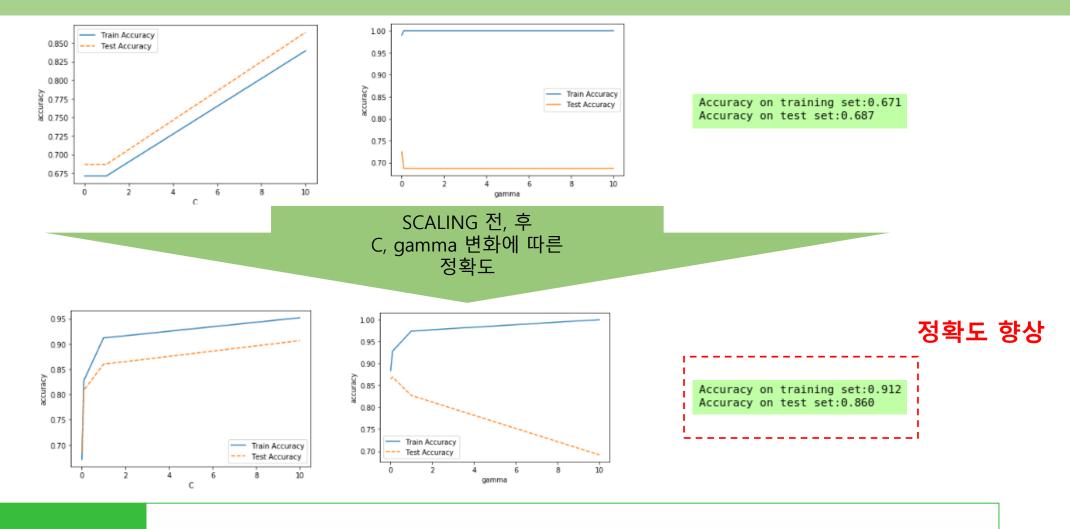


```
Accuracy on training set:0.944
Accuracy on test set:0.935
Confusion matrix:
[[146 1]
[ 13 54]]
```

- ✓ 트리 생성 시 랜덤포레스트와 유사하게 압연온도, 균열대 온도 순으로 영향도를 보여주고 있다.
- ✓ 변수 중요도는 낮더라도 훈련 데이터에 따라 중요도가 변경될 수 있다.

## 모델링 3. SVM

압연공정 불량 발생 원인 분석

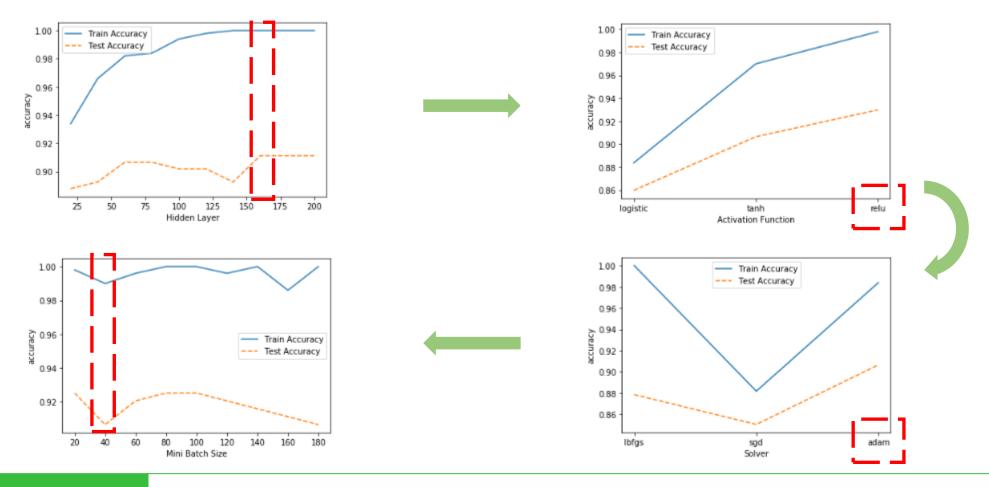


**Check POINT** 

✓ 적절한 C와 gamma를 찾기 위해 scaling이 선행 되었고, 그 결과로 높은 정확도의 모델 형성

# 모델링 4. 인공신경망

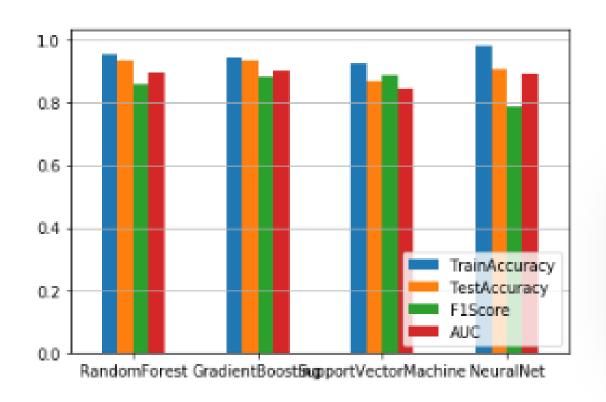
압연공정 불량 발생 원인 분석



- ✓ 2개의 은닉층에 160개의 노드를 넣어 오차 최소화
- ✓ 활성화 함수로는 정확도가 가장 높은 relu를 선택했다.
- ✓ adam이 test에서 실제값과 예측값의 차이를 가장 최소화 한다.
- ✓ 전체 학습 데이터를 batch 사이즈로 등분하여 test의 오차를 줄인다.

### 모델 평가

### 압연공정 불량 발생 원인 분석



	TrainAccuracy	TestAccuracy	F1Score	AUC
RandomForest	0.954	0.935	0.857	0.896
GradientBoosting	0.944	0.935	0.883	0.900
SupportVectorMachine	0.928	0.869	0.885	0.844
NeuralNet	0.984	0.907	0.788	0.891

**AUC(AREA UNDER COVER)** 

: 1에 가까울 수록 완벽한 모델

- ✓ train과 test에 대한 정확도 차이를 각 모델별 비교했을 때 인공신경망의 train 정확도가 가장 높지만 test의 정확도가 너무 낮아 과적합이 예상된다.
- ✓ 그래디언트 부스팅은 테스트에 가장 적합한 모델이며 AUC도 가장 높게 나왔다.
- ✓ 인공신경망은 낮은 F1 score를 보여주는데 이는 모델의 정밀도 혹은 재현율의 균형이 제일 안 좋다는 의미.

### 결과 해석

### 압연공정 불량 발생 원인 분석

