# 한유 단기 가격 예측 및 고찰



김한빈 & 임재성

요약본

본 연구는 시계열 데이터를 활용하여 한우 가격의 단기 변동성을 예측하고 이에 대한 심층 분석 및 고찰을 진행하였다. 한우 가격은 계절적 요인, 사료비 상승, 공급과 수요의 변화, 정부 정책 등 다양한 경제적·환경적 변수에 의해 영향을 받는다. 특히, 코로나19 팬데믹과 구제역과 같은 외부적 충격 또한 한우 가격에 상당한 영향을 미친다. 이러한 다양한 요인을 반영한 예측 모델을 구축하는 것이 중요하며, 본 연구에서는 이를 위해 ARIMA(자기회귀 이동평균모델)와 SARIMA(계절적 자기회귀 이동평균모델) 등의 시계열 분석 기법을 적용하였다. 한우 가격 데이터를 통해 계절적 패턴을 파악하고, 코로나19와 구제역 발생 시기의 가격 변동을 분석하였다. 그 결과, 계절적 가격 변화뿐만 아니라 팬데믹에 따른 수요 변화, 사료비 상승, 구제역과 같은 전염병 발생이 가격에 중대한 영향을 미친다는 점이 도출되었다. 또한 SARIMA 모델을 통해 이러한 비정상적 사건들이 가격 변동에 어떤 영향을 미치는지를 예측할 수 있다. 본 연구는 한우 생산자, 유통업자, 소비자, 그리고 정책 입안자들에게 실질적인 정보를 제공하여, 코로나19와 같은 전염병 및 구제역 발생과 같은 위기 상황 속에서의 가격 변동에 대비할 수 있도록 돕는다. 이를 통해 가격 안정화에 기여하고, 효율적인 의사결정을 지원하는 데 중요한 역할을 할 수 있다. 이러한 연구 결과는 농업 경제학뿐만 아니라 농업 정책 수립 및 시장 전략에유용한 자료로 활용될 수 있을 것이다.

■ 정반대의 모습을 보인 금리와 한우 도매가격

최근 경제 환경에서 금리가 상승하는 가운데, 한우 도매가격은 예상과 달리 일정 기간 동안 하락하는 경향을 보였다. 이러한 가격 변동은 일반적인 경제 이론과는 상반된 결과를 나타내어, 한우 가격이 단순한 경제 지표만으로 설명될 수 없음을 시사한다.

• 한우 가격 하락을 체감하지 못하는 소비자

한우 도매가격의 하락에도 불구하고, 소비자들은 체감하지 못하는 경우가 많았다. 이는 유통 구조의 문제나 시장의 비효율성에서 비롯될 수 있으며, 소비자에게 실질적인 가격 하락 혜택이 전달되지 않음을 의미한다.

■ 농가의 수익성과 소비자의 구매 의사결정에 중요한 정보

한우 가격 예측은 농가의 수익성뿐만 아니라 소비자의 구매 의사결정에도 중요한 정보를 제공한다. 가격의 급격한 변동은 한우 생산 농가의 재정적 불안정성을 초래할 수 있으며, 소비자의 구매 패턴에도 영향을 미칠 수 있다. 따라서 한우 가격 예측 모델은 이러한 시장 내 불확실성을 줄여주어 더 나은 의사결정을 도울 수 있다.

# 데이터 분석 과정

#### 1. 탐색적 자료 분석

데이터 불러오기

데이터 구조확인

데이터 기초 통계량 확인

데이터 전처리

데이터 시각화

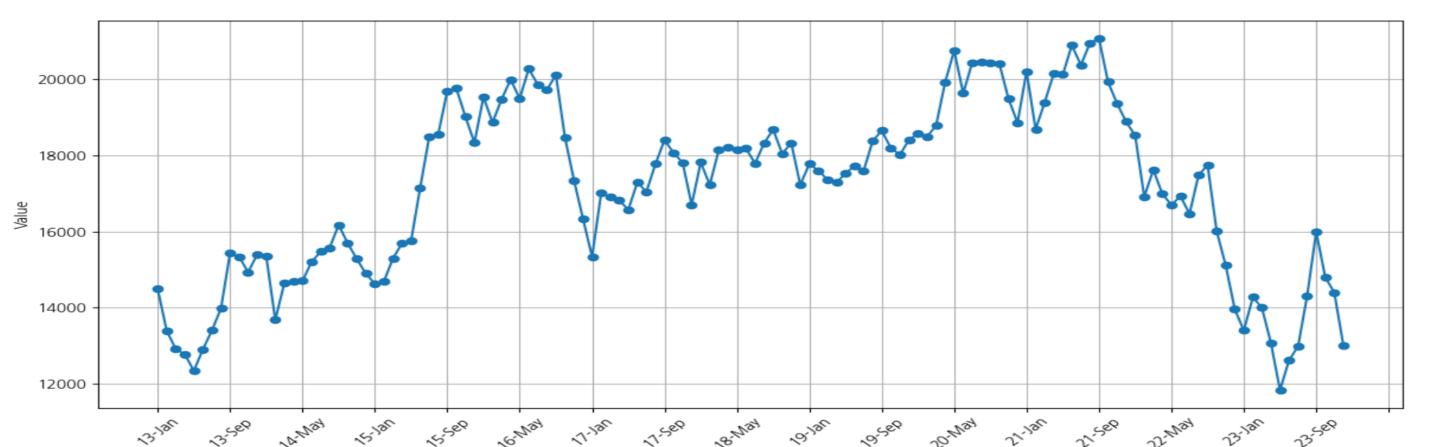
#### 2. 데이터 전처리

■ Krei OASIS에서 월별 한우 경락 가격을 사용하였고, 2013~2023년의 한우 월별 도매가격을 이용했다. 18-DEC, 19-Jan, 19-Feb 3개의 기간에서 결측치를 발견해 한우자조금관리위원회의 한우 도매가격으로 채웠다.

### 3. 데이터 분석

### 1) 시계열 확인

- 전반적으로 가격은 장기적으로 상승하는 경향을 보이다가 마지막에는 하락하는 모습이 있었다
- 특정 구간에서 가격이 크게 증가하거나 감소하는 점을 확인했다. 이후 모델에 외생변수를 고려하는 방안을 생각했다.



### 2) 시계열 단위근 검정(ADF test)

- ADF Statistic: -3.0386550986346195
- p-value: 0.0314388162849047
- Critical Values 1%: -3.4870216863700767
- Critical Values 5%: -2.8863625166643136
- Critical Values 10%: -2.580009026141913

### 4) 더미변수 고려

- 모델의 예측력을 높이기 위해 외부의 상황을 고려할 수 있는 더미변수를 고려하게 되었다.
- 1)코로나 더미: 2020,2021,2022까지 1, 나머지는 0
- 2) 구제역 더미: 2014년 9월 ~ 2015년 4월까지
- 1, 나머지는 0
- 구제역은 살처분하거나 안락사한 소가 많은 날짜 기준으로 선택했다.
- 3) 청탁 금지법 더미: 2016-09-01 이후는 1,

# 3) 시계열 계절성 확인 15000 17500

### 5) AIC 기준 모델 선택 및 피팅

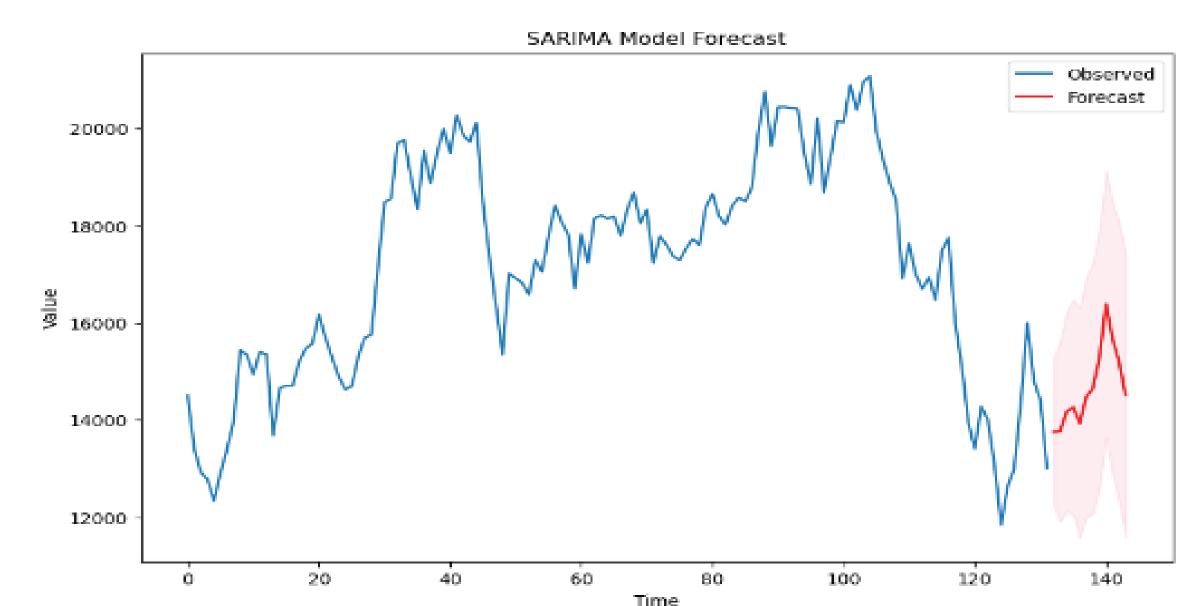
■ 차분 계수 d=0 ,D=0으로 고정하고, auto\_arima 패키지를 이용해 AIC 기준 최적의 파라미터를 찾아 더미변수를 고려한 모델을 피팅하였다.

### 6) 모델 결과 해석

■ SARIMA (1,0,2)(0,1,2,12) 모델에 외생변수를 고려한 모델을 최종선택하였다.

- $(1 \Phi_1 B^{12}) (1 \Phi_1 B) Y_t =$  $\alpha_1 X_{1,t} + \alpha_2 X_{2,t} + \alpha_3 X_{3,t} + (1 + \Theta_1 B^{12} + \Theta_2 B^{24})(1 + \theta_1 B + \theta_2 B^2)\varepsilon_t$
- $\Theta_1,\Theta_2,\theta_1,\theta_2:MA$ 계수
- α<sub>1</sub>,α<sub>2</sub>,α<sub>3</sub>: 외생변수의계수
- $\Phi_1, \phi_1 : AR$ 계수

#### 7) 가격 예측 및 시각화



# 결과 및 해석

#### 1. 더미변수 해석

1-1. 더미변수 모델 별 fitting 결과

1) 모든 더미변수 고려 모델

odel order (1, 0, 2) seasonal\_order (0, 1, 2, 12) - AIC:1528.518399152687 SARIMAX(1, 0, 2)x(0, 1, 2, 12) Log Likelihood -754.259 Thu, 22 Aug 2024 AIC 12:21:57 BIC 1538.744

Covariance Type:			opg			
	coef	std err	Z	P> z	[0.025	0.975]
SD_dummy	-2237.2303	667.838	-3.350	0.001	-3546.169	-928.292
Grade_Reform_dummy	-552.1017	424.707	-1.300	0.194	-1384.512	280.308
covid_dummy	2558.2228	387.454	6.603	0.000	1798.826	3317.619
FMD_dummy	-1817.1194	1072.850	-1.694	0.090	-3919.868	285.629
ar.L1	0.9420	0.036	25.814	0.000	0.870	1.013
ma.L1	-0.2672	0.110	-2.426	0.015	-0.483	-0.051
ma.L2	-0.0907	0.115	-0.786	0.432	-0.317	0.136
ma.S.L12	10.2779	13.074	0.786	0.432	-15.347	35.903
ma.S.L24	-11.2734	41.154	-0.274	0.784	-91.933	69.387
sigma2	4291.3851	1.83e+04	0.235	0.814	-3.15e+04	4.01e+04
Ljung-Box (L1) (Q):		0.04	Jarque-Ber	a (JB):		0.63
Prob(Q):	0.83	Prob(JB):			0.73	
Heteroskedasticity	(H):	1.51	Skew:			0.16
Prob(H) (two-sided)	):	0.26	Kurtosis:			2.74

[1] Covariance matrix calculated using the outer product of gradients (complex-step)

Best SARIMA model order (1, 0, 2) seasonal\_order (0, 1, 2, 12) - AIC:1522.0200104057403

### 2) Grade\_Reform\_dummy 제외 모델

Dep. Variabl	le:			1 No.	Observations:		
Model:	SARI	MAX(1, 0, 2	)x(0, 1, 2,	, 12) Log	Likelihood		-752
Date:		T	hu, 22 Aug	2024 AIC			1522
Time:			12:2	24:54 BIC			1544
Sample:				0 HQIC			1531
				132			
Covariance 1	ype:			opg			
	coef				[0.025		
SD_dummy	-2233.3708				-3535.800		
covid_dummy	2287.6208	350.921	6.519	0.000	1599.828	2975.413	
FMD_dummy	-1812.0637	1034.271	-1.752	0.080	-3839.197	215.069	
ar.L1	0.9481	0.036	26.229	0.000	0.877	1.019	
ma.L1	-0.2408	0.115	-2.090	0.037	-0.467	-0.015	
					-0.323		
ma.S.L12	9.7180	13.534	0.718	0.473	-16.808	36.244	
ma.S.L24	-10.4964	13.029	-0.806	0.420	-36.032	15.039	
					-1.67e+04		
Ljung-Box (l				Jarque-Bera	(JB):	0.1	
Prob(0):	, 157		0.74		, -,-	0.	69
	sticity (H):		1.39				10
Prob(H) (two-sided):			0.36	Kurtosis:		2.61	

3) Grade Reform dummy FMD dummy 제외 모델

			SARIMAX				
Dep. Variabl	le:			1 No	. Observation	s:	132
Model:		RIMAX(1, 0,	2)x(0, 1, 2		g Likelihood		-749.95
Date:			Thu, 22 Aug				1515.90
Time:				96:00 BI			1536.16
Sample:				0 HQ	(IC		1524.08
				132			
Covariance 1	ype:			opg			
	coef	std err	Z	P>   z	[0.025	0.975]	
SD dummy	-2250.6712	460.797	-4.884	0.00	90 -3153.817	-1347.525	
_					00 1647.733		
	0.9459		27.513		0.878		
ma.L1	-0.2531	0.107	-2.362	0.01	18 -0.463	-0.043	
ma.L2	-0.0889	0.118	-0.751	0.45	3 -0.321	0.143	
ma.S.L12	9.4514	13.379	0.706	0.48	30 -16.771	35.674	
ma.S.L24	-10.1465	11.400	-0.890	0.37	73 -32.490	12.197	
sigma2	4605.5109	1.03e+04	0.449	0.65	54 -1.55e+04	2.47e+04	
Live Dev (	1) (0)		0.00	3	(70)		
Ljung-Box (L	.1) (Q):			Jarque-Be			.50
Prob(Q):							.78
Heteroskedas		):	1.53				.17
Prob(H) (two	)-sided):		0.24	Kurtosis:		4	.91

[1] Covariance matrix calculated using the outer product of gradients (complex-step)

#### 1-2. 더미변수 해석

#### 1) FMD\_dummy

■ 구제역 발생이 유의수준 10%에서 도매가격에 유의미한 영향을 미치는 것으로 판명되었다.실제로 구제역이 도매가격에 영향을 미치는 것이 아닌 다른 요인에 의해 가격변동이 있어 났다고 판단했다.

#### 2) SD dummy

■ 도매가격										•	소[	개가	격	
	model order		SARIMAX	Results							SARIHAX	Results	2, 12) - AIC	
Dep. Variab Model: Date: Time: Sample:	SARI		nu, 05 Sep 12:	, 12) Log 2024 AIC 55:31 BIC 0 HQIC - 132	Observations: ikelihood	:	132 -837.593 1697.186 1724.926 1788.382	Dep. Variabl Model: Date: Time: Sample:	e:	MAX(1, 0, 2)	x(0, 1, 2, u, 22 Aug 14:0	1 No. (	Observations	
				opg				Covariance 1	ype:			opg		
	coef	std err	z	[4]	[0.025	0.975]								
covid dummy	1837 2649	789.999	2.326		288.894	3385.634			coef	std err	Z	P>   z	[0.025	0.975]
SD_dummy ar.L1 ar.L2	-2698.0242 1.1892 -0.7827	3949.361 0.121 0.101	-0.683 9.832 -6.941	0.000 0.000	-1.04e+04 0.952 -0.901	5042.582 1.426 -0.504			-2250.6712	460.797 332.833 0.034	-4.884 6.911 27.513	0.000 0.000 0.000	-3153.817 1647.733 0.878	-1347.525 2952.415 1.013
ma.L1 ma.L2	-1.3876 0.9744	0.126 0.138	-10.978 7.059	*****	-1.635 8.784	-1.140 1.245		ma.L1	-0.2531	0.107	-2.362	0.018	-0.463	-0.043
ar.S.L12	-0.5664	0.130	-2.983	*****	-1.121	-0.012		ma.L2	-0.0889	0.118	-0.751	0.453	-0.321	0.143
ar.S.L24	-0.4401	0.155	-2.843		-0.744	-0.137		ma.5.L12	9.4514	13.379	0.706	0.488	-16.771	35.674
ma.S.L12	-0.0398	0.294	-0.135	0.892	-0.616	0.537		ma.5.L24	-10.1465	11.400	-0.890	0.373	-32.490	12.197
ma.S.L24	0.0555	0.222	0.250		-0.379	0.490		sigma2	4605.5109	1.03e+04	0.449	0.654	-1.55e+04	2.47e+04
signa2	5.893e+06	1.460	4.04e+86	0.000	5.89e+06	5.89e+06								
Liung-Box (	1) /0)/			Jarque-Bera			.10	Ljung-Box (l	.1) (Q):			Jarque-Bera	(JB):	
Prob(0):	11) (4):			Prob(JB):	(30).	-	.02	Prob(Q):				Prob(JB):		
4.47	sticity (H):		3,73				.67	Heteroskedas				Skew:		
	o-sided):		0.00	Kurtosis:		-	.55	Prob(H) (two	-sided):		0.24	Kurtosis:		

### 3) Grade\_Reform\_dummy

■ 등급제 개편 이후 6개월 동안 한우 도매가격이 약 1200원 정도 상승한 것으로 나타났다. 이는 등급제 개편에 의해 일어났다기 본다는 코로나 19 영향으로 한우 가격 전반의 상승에 기인한 것으로 분석했다.

### 4) Covid\_dummy

■ 재난 지원금을 받은 시민들에 의해 한우 수요가 증가하면서 공급이 한정적인 상황에서 수요가 급증하여 수급 불균형이 발생했고, 이로 인해 한우 도매가격이 급등하게 되었다고 판단했다.

1-2.	ARIMA 모델의	µ 예측과 한계
Con	fidence Interva	ls:
	lower 1	upper 1
132	12311.333335	15188.618888
133	12017.779299	15520.499082
134	12240.296332	16104.218365
135	12176 . 129326	16331.811771
136	11869.401392	16270.388384
137	12301.386604	16911.022405
138	12383.405932	17172.018782
139	12934.705160	17877.954368
140	13806 . 160238	18883.768624
141	13020.968703	18215.844790
142	12497.211464	17795.012747
143	11743.265161	17131.925482

15,453 13,481 14,442 14,726 15,012 15,057

# ARIMA 모델의 예측과 한계

ARIMA 모델은 과거 데이터를 바탕으로 미래를 예측하는 모델이지만, 과거 정보만으로는 미래를 완벽하게 설명하기 어렵다는 한계를 가지고 있다. 특히 가축과 농산물의 가격은 국가의 대내외적 상황이나 외부 충격(shock)에 의해 쉽게 변동할 수 있기 때문에, 이를 반영한 모델링이 필요함을 확인했다. 이러한 요인들을 최대한 고려했음에도 불구하고 예측력에서 일부 아쉬운 점이 있었다. 그러나 신뢰 구간(Confidence interval)을 고려한 예측에서는 모든 결과가 예상 범위 안에 들어왔다.

