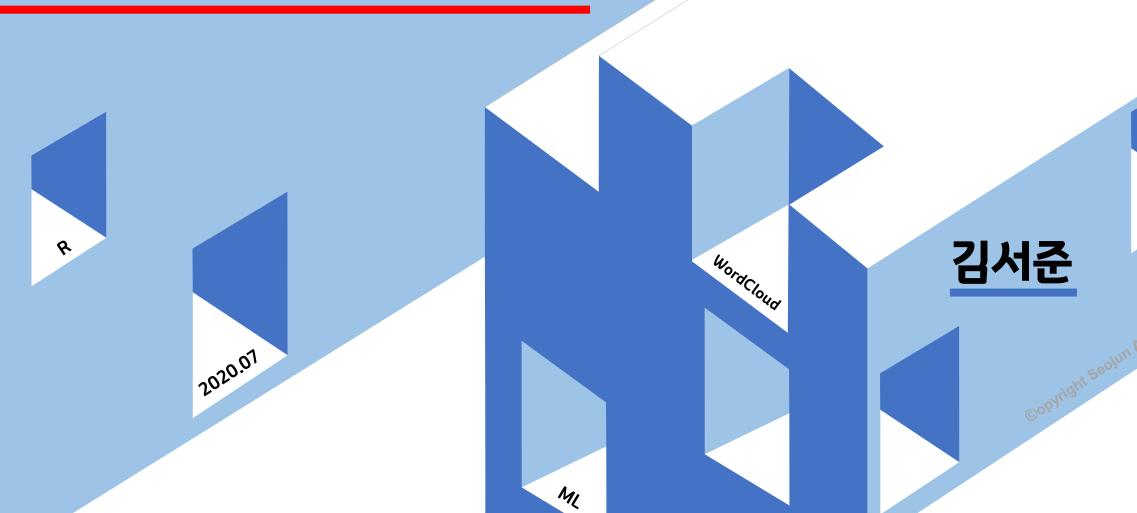
5G 정책 변화에 따른 수요 예측과 그에 따른 기업의 전략 분석 YYS respect...



Contents

1 Model Overview

2 Business Analysis

3 Summary

1. 모델선정 방법

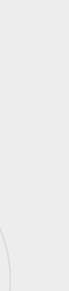
5G 기사 헤드라인 WordCloud를 통한 최빈출 단어를 추출 후 주제 선정

기사 출처: NAVER

검색어: 5G

뉴스 헤드라인 검색

WordCloud 결과





2. 분석목표 설정

5G 시대를 위해 각 통신사별로 가입자 유치 및 설비 투자를 위한 수요 예측 4G 가입자 수의 시계열 분석을 통한 5G 가입자 수요 예측 모델 생성

3. 분석자료 준비

과학기술정보통신부에서 제공하는 무선데이터 가입자 현황 (2013.01.01~2020.05.31 까지의 누적 데이터 정리)

5G 현 가입자와 4G 가입자 데이터를 통해 수요 예측 모형 모델 생성

3. 분석자료 준비

1) 데이터 설명

통계 데이터 정제 후 가입자 수 Data Frame화

데이터 수집 기간내에서

skt4 : 4G 가입자

skt5: 5G 가입자

SKT Data Frame 89개의 수집된 데이터

> df_skk <- data.frame(Date, skt4, skt5) > head(df_skk,30) Date skt4 skt5 1 2013-01-01 8277293 2013-02-01 8839322 2013-03-01 9334418 2013-04-01 10044980 2013-05-01 10574344 2013-06-01 11020424 2013-07-01 11523539 2013-08-01 11943061 2013-09-01 12273497 10 2013-10-01 12635539 11 2013-11-01 13053740 12 2013-12-01 13486766 13 2014-01-01 13931712 14 2014-02-01 14393973 15 2014-03-01 14773442 16 2014-04-01 14792225 17 2014-05-01 15030390 18 2014-06-01 15380873 19 2014-07-01 15665756 20 2014-08-01 15918858 21 2014-09-01 16211783 22 2014-10-01 16327336 23 2014-11-01 16490064 24 2014-12-01 16737425 25 2015-01-01 17028347 26 2015-02-01 17235876 27 2015-03-01 17402877 28 2015-04-01 17537990 29 2015-05-01 17716090 30 2015-06-01 17883610

3. 분석자료 준비

1) 데이터 설명

SKT와 비교를 위한 KT 가입자 수 데이터 동일하게 DataFrame화

데이터 수집 기간내에서

kt4:4G 가입자

kt5:5G 가입자

KT Data Frame 89개의 수집된 데이터

Analysis

& Children

Modeline

> df_ktt <- data.frame(Date, kt4, kt5) > head(df_ktt,30) Date kt4 kt5 1 2013-01-01 4484032 2013-02-01 4916592 2013-03-01 5068414 2013-04-01 5362399 2013-05-01 5738603 2013-06-01 6057042 2013-07-01 6368623 2013-08-01 6571104 2013-09-01 6824370 10 2013-10-01 7201739 11 2013-11-01 7536577 12 2013-12-01 7874065 13 2014-01-01 8213415 14 2014-02-01 8522518 15 2014-03-01 8634809 16 2014-04-01 8742473 17 2014-05-01 9164667 18 2014-06-01 9407775 19 2014-07-01 9673658 20 2014-08-01 9906206 21 2014-09-01 10246760 22 2014-10-01 10372211 23 2014-11-01 10574454 24 2014-12-01 10807809 25 2015-01-01 10642944 26 2015-02-01 10806822 27 2015-03-01 10944873 28 2015-04-01 11123091 29 2015-05-01 11283990 30 2015-06-01 11424102

89 2020-05-01 14842229 2082957

3. 분석자료 준비

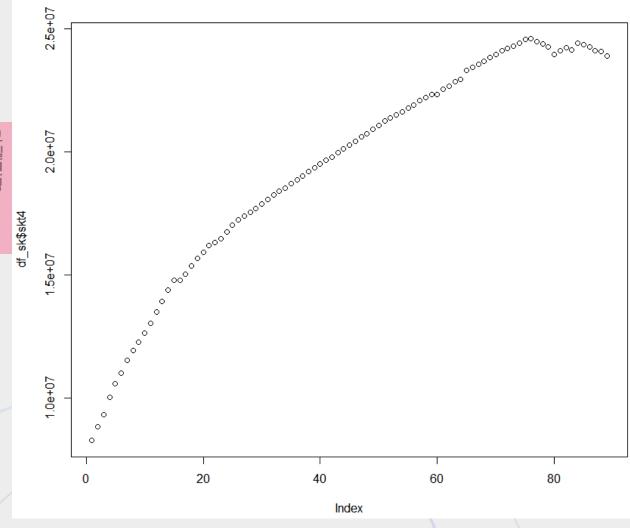
2) 모델 선정

- 시계열 분석

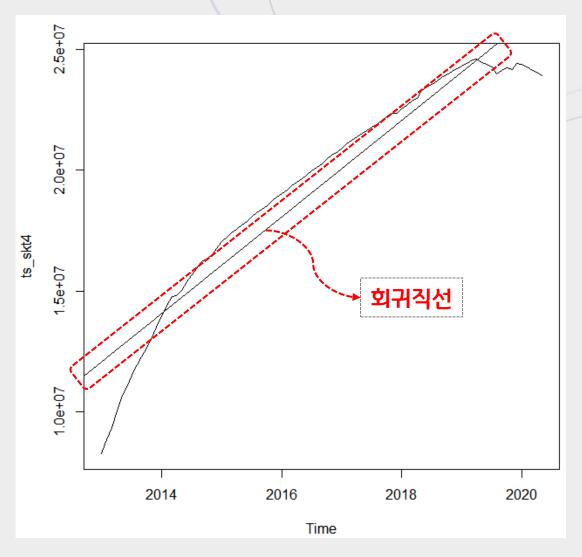
- AR, MA, ARIMA 등의 모델을 통해 연속된 기간의 데이터를 분해하여 분석

· 기본 분석 도구

- AR, MA 모델을 통해 예측 모델 생성
- 원형 데이터를 시계열 분석을 위한 데이터로 정제작업





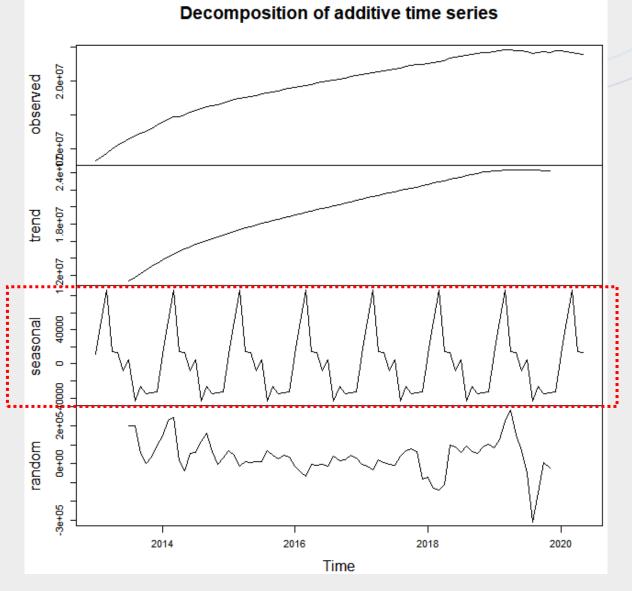


Time Series 변환 plot + 회귀직선

```
## skt4g data 분기별 시계열 분석
>freq > ts_skt4 <- ts(df_sk\skt,start=c(2013,1),frequency = 12)
>start(ts_skt4)
[1] 2013 1
>end(ts_skt4) ※ end(ts_skt4) : 시계열 분석이 끝나는 지점 확인
[1] 2020 5
>dev.new()
>plot(decompose(ts_skt4))
```

· 계절적 주기성 확인

→ 일정한 기간동안 반복해서 그래프가 나타남



- 3. 분석자료 준비
 - 2) 모델 선정
 - 3) 모델 성능평가

auto.arima를 활용한 시계열 데이터 분해 값 확인

```
auto.arima(ts_skt4,seasonal = F, stepwise=F, approximation = F)
Series: ts_skt4 ARIMA(5,2,0)
Coefficients:
    ar1     ar2     ar3     ar4     ar5
-0.5695 -0.3621 -0.1858 -0.2284 -0.4046
s.e.
0.0989 0.1133 0.1212 0.1183 0.1080
sigma^2 estimated as 8.764e+09:
log likelihood=-1117.4 AIC=2246.81 AICC=2247.86 BIC=2261.6
```

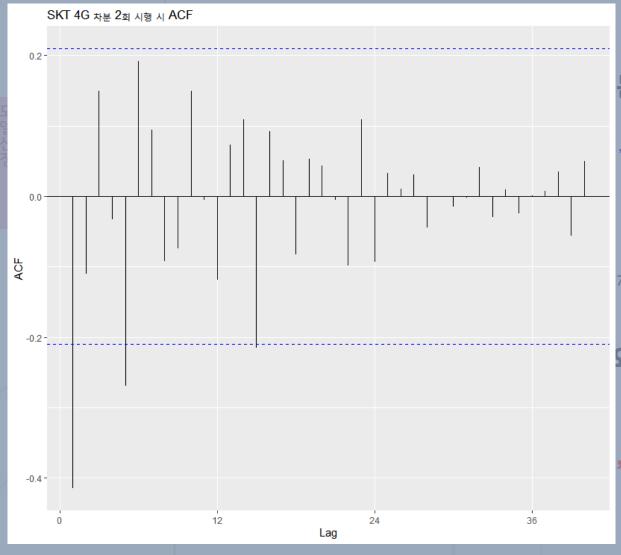
4) 모델 성능개선

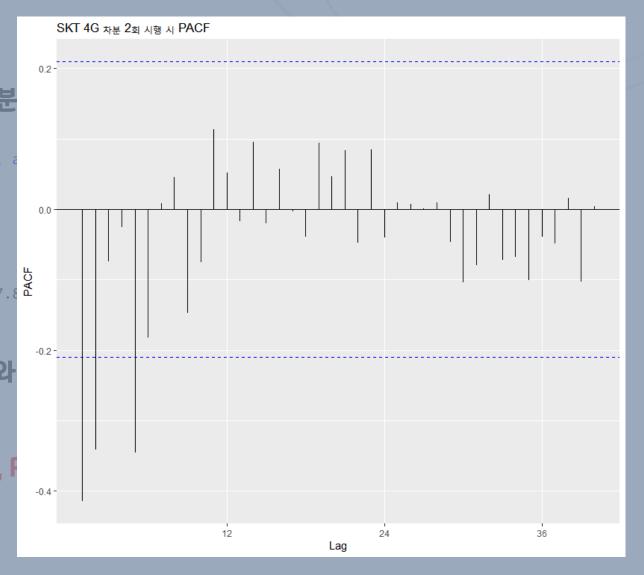
※ Auto ARIMA를 통해 ACF, PACF와 차분 값을 확인 후 fitted model을 직접 생성

YYS & Children

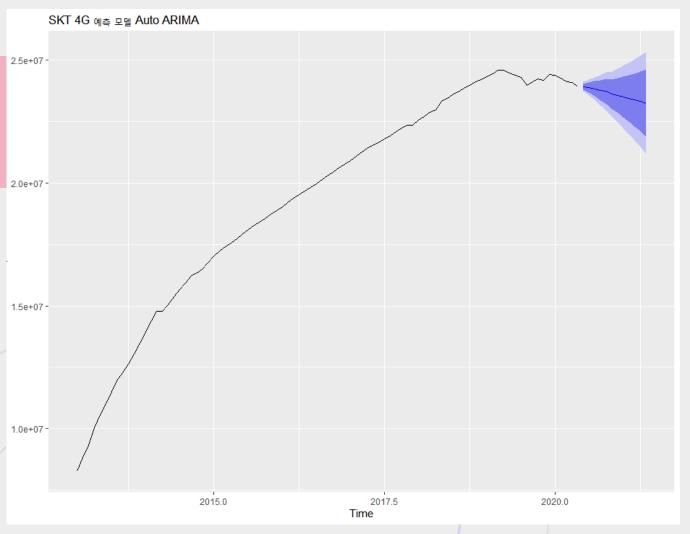
auto.arima 결과

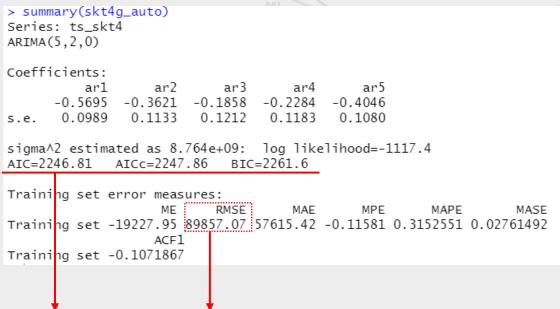
- ARIMA(5,2,0) : 차분 2회, PACF 절단선 lag=5





· auto.arima로 생성된 AR(5,2,0) 모델을 사용하여 예측 모델 확인





모델 적합성 판단을 위해 확인

개선 여지가 있다면 모델을 수정

→ 데이터를 2회 차분만 진행하였으므로

수정할 수 있는 TS데이터를 재 가공

> summary(skt4_autofit)

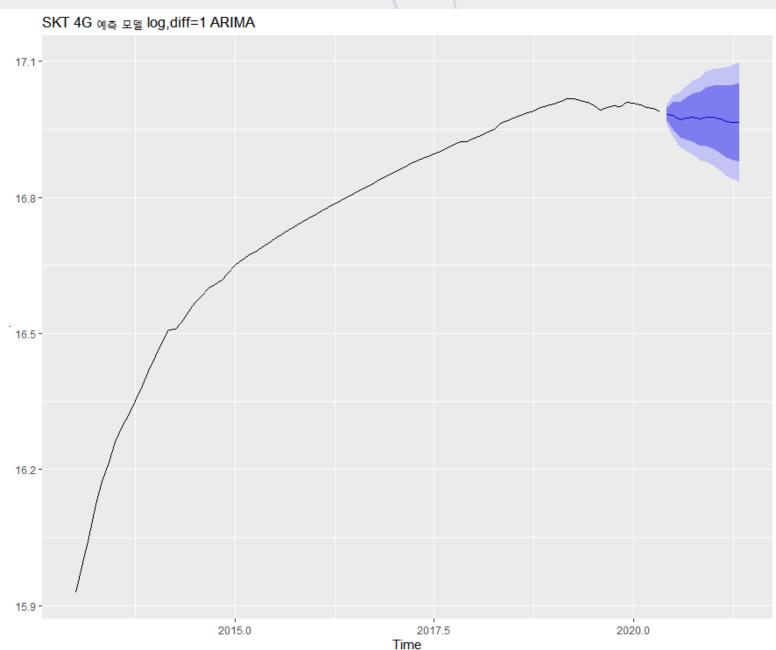
· 수정된 절단값과 주기성으로 생성된 arima(0,1,1)(0,0,1)_12 모델을 사용하여 예측 모델 확인

```
Series: diff(log(ts_skt4))
ARIMA(0,1,1)(0,0,1)[12] with drift
Coefficients:
                 smal drift
         ma1
      -0.4119 -0.3010 -7e-04
     0.1038 0.1437 3e-04
s.e.
sigma^2 estimated as 3.422e-05: log likelihood=324.71
AIC=-641.42 AICc=-640.93 BIC=-631.55
Training set error measures:
                                             MAE
                                                             MAPE
                                                                      MASE
                                RMSF
Training set -0.000231185 0.005715595 0.003883501 -64.86714 122.303 0.489923
                  ACF1
Training set 0.01252344
```

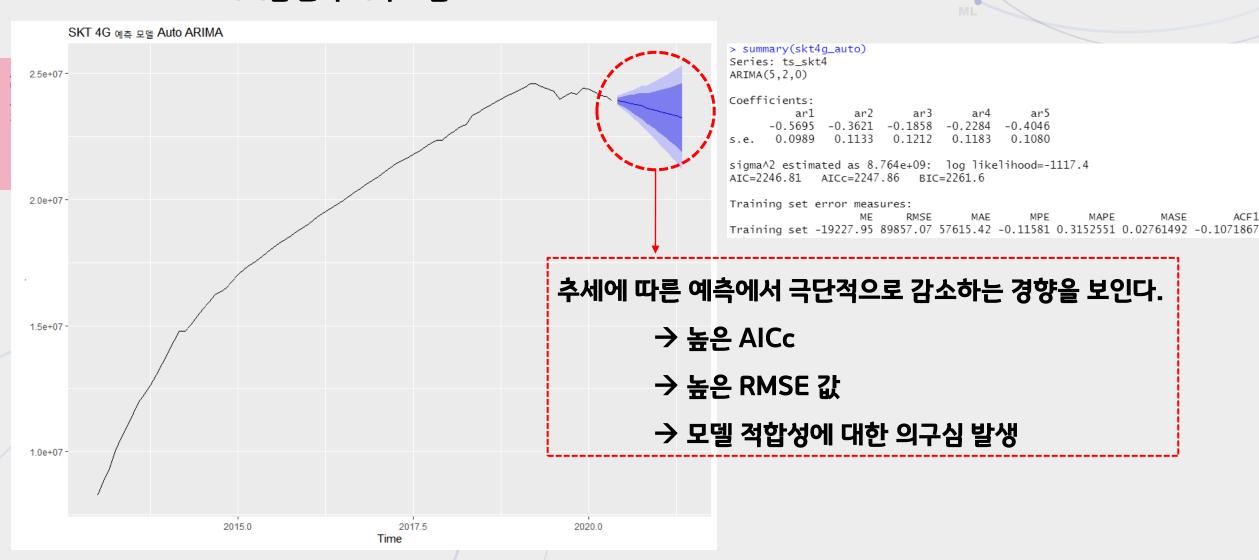
※ 각 지표는 오차의 값 들을 표기한 것이며 모델에 따라 참고해야 할 수치들이 다르다 가장 대표적인 값 : RMSE, MASE

• 예측 그래프 확인

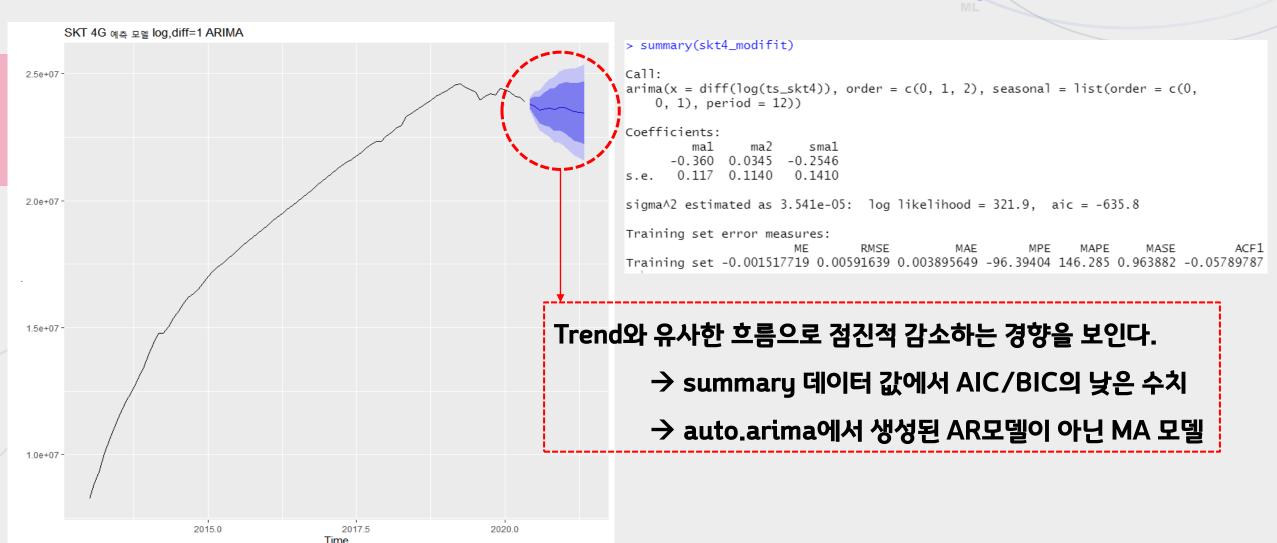




- · 모델의 성능 평가 및 개선
 - auto.arima 시계열 분석 예측 모델



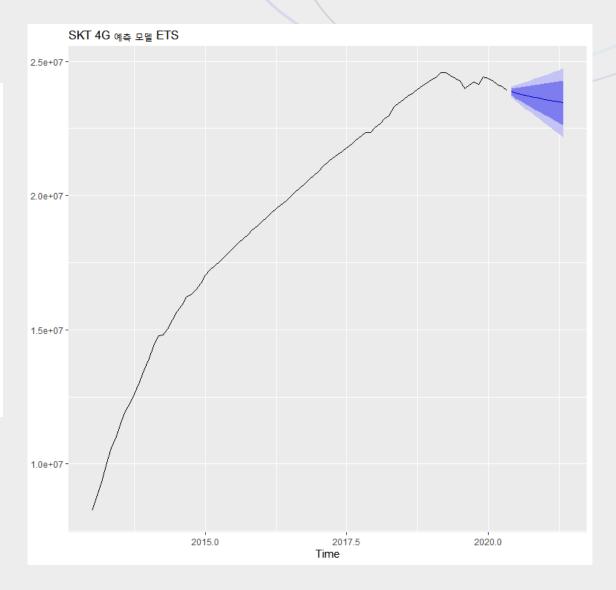
- · 모델의 성능 평가 및 개선
- arima 모델의 ACF/PACF 확인 후 개선된 시계열 분석 예측 모델 → MA(0,1,2)(0,0,1)_12



· 기타 다른 모델 성능 비교

ets 모델

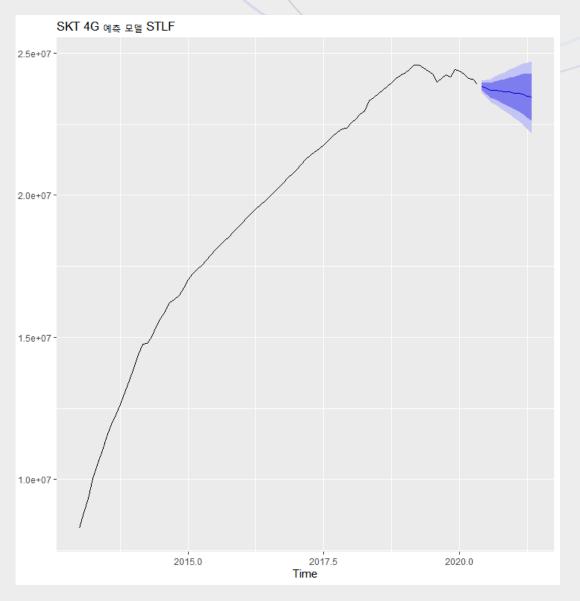
```
> summary(ets_forecast)
ETS(A,Ad,N)
Call:
ets(y = ts_skt4)
  Smoothing parameters:
   alpha = 0.9999
   beta = 0.1569
    phi = 0.9694
  Initial states:
   1 = 8114056.6369
   b = 513675.7304
  sigma: 104120.2
             AICc
     AIC
                       BIC
2462.830 2463.855 2477.762
Training set error measures:
                           RMSE
                                                MPE
                                                         MAPE
                                                                               ACF1
                                     MAE
                                                                    MASE
Training set -3611.856 101153.2 64287.63 -0.01239691 0.3825299 0.03081289 0.09048673
```



ㆍ기타 다른 모델 성능 비교

stlf 모델

```
> summary(forecast)
Forecast method: STL + ETS(A,Ad,N)
Model Information:
ETS(A,Ad,N)
Call:
ets(y = na.interp(x), model = etsmodel, allow.multiplicative.trend = allow.multiplicativ
e.trend)
  Smoothing parameters:
    alpha = 0.9999
   beta = 0.1593
    phi = 0.9696
  Initial states:
   1 = 8156469.1379
   b = 509374.9405
  sigma: 102191.3
            AICc
     AIC
                       BIC
2459.502 2460.526 2474.434
Error measures:
                         RMSE
                                              MPE
                                   MAE
                                                       MAPE
                                                                             ACF1
Training set -3687.129 99279.3 64928.93 -0.0128537 0.3793026 0.03112026 0.09807202
```



3. 분석자료 준비

1) 데이터 설명

5G 수요 예측을 위한 모델 생성

데이터 수집 기간내에서

skt5: 5G 가입자

* 수집기간

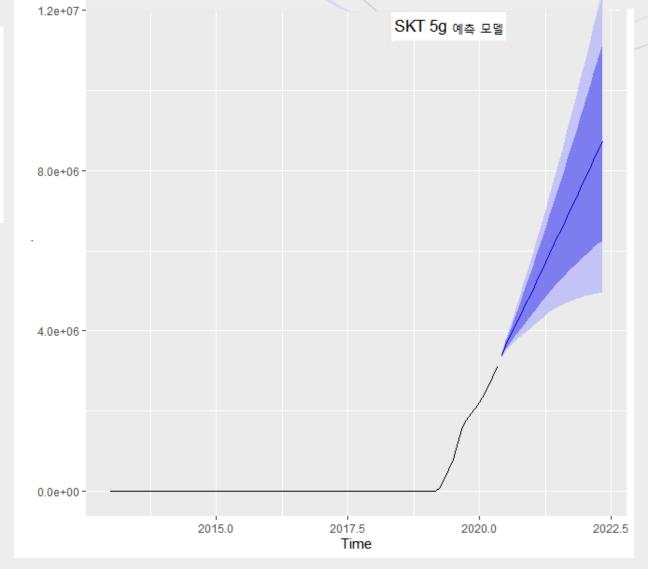
2019-04-01~2020-05-31

SKT5G Data Frame 14개의 수집된 데이터

> df_skk <- data.frame(Date, skt4, skt5)</p> > head(df_skk,30) Date skt4 skt5 1 2013-01-01 8277293 2013-02-01 8839322 2013-03-01 9334418 2013-04-01 10044980 2013-05-01 10574344 2013-06-01 11020424 2013-07-01 11523539 2013-08-01 11943061 2013-09-01 12273497 10 2013-10-01 12635539 11 2013-11-01 13053740 12 2013-12-01 13486766 13 2014-01-01 13931712 14 2014-02-01 14393973 15 2014-03-01 14773442 16 2014-04-01 14792225 17 2014-05-01 15030390 18 2014-06-01 15380873 19 2014-07-01 15665756 20 2014-08-01 15918858 21 2014-09-01 16211783 22 2014-10-01 16327336 23 2014-11-01 16490064 24 2014-12-01 16737425 25 2015-01-01 17028347 26 2015-02-01 17235876 27 2015-03-01 17402877 28 2015-04-01 17537990 29 2015-05-01 17716090 30 2015-06-01 17883610

· auto.arima로 생성된 AR(arima(5,2,0)) 모델을 사용하여 예측 모델 확인

```
> ts_skt5 %>%
+ Arima(order=c(5,2,0)) %>%
+ forecast() %>%
+ autoplot() + ggtitle('SKT 5g 예측 모델')
```



- · 모델의 성능 평가 및 개선
- 5G 가입자의 표본이 적기 때문에 모델 신뢰도는 크게 낮으나 예측 모델은 다음과 같이 생성할 수 있다.

1. auto.arima 생성 모델
skt5_fit_al <- auto.arima(diff(ts_skt5))
fa_forecast <- forecast(skt5_fit_al,h=12)
fa_forecast

2. 차분한 AR(0,1,10) 모델
skt5_fit_a2 <- arima(diff(ts_skt5),c(0,1,10))
f2_forecast <- forecast(skt5_fit_a2,h=12)
f2_forecast

3. 차분한 AR(0,1,6) 모델
skt_fit_a3 <- arima(diff(ts_skt5),c(0,1,6))
f3_forecast <- forecast(skt_fit_a3,h=12)
f3_forecast

4. 차분한 MA(5,2,0) 모델
skt5_fit_a4 <- arima(diff(ts_skt5),c(5,2,0))
f4_forecast <- forecast(skt5_fit_a4,h=12)
f4_forecast

· 각 모델 별 성능 평가

```
> summary(skt5_fit_a1)
  Series: diff(ts_skt5)
  ARIMA(1,1,1)
  Coefficients:
                            ma1
                 ar1
           -0.6654 0.8757
자s.e. 0.2235 0.1537
description333434343434343434343434444444444444444444444444444444444444444444444444444444444444444444444444444444444444444444444444444444444444444444444444444444444444444444444444444444444444444444444444444444444<th
                      AICc=2056.76 BIC=2063.86
   AIC=2056.47
  Training set error measures:
                                                                                                               ACF1
                                        RMSE
                                                      MAE
                                                                   MPE
                                                                               MAPE
                                                                                             MASE
  Training set 2647.575 31506.52 10318.17 8.749305 31.15955 0.2810343 -0.01286994
```

```
> summary(skt5_fit_a2)
Call:
arima(x = diff(ts_skt5), order = c(0, 1, 10))
Coefficients:
                 ma2
                         ma3
      0.1176 -0.0310 0.3154 -0.0183 -0.3530 -0.3301 -0.0367
                                                                 -0.1547
s.e. 0.1175
              0.1141 0.1418
                               0.1225
                                       0.1132
                                                         0.1264
                                                                  0.1347
                                                0.1247
        ma9
               ma10
      0.2037 0.2444
s.e. 0.1398 0.1536
sigma^2 estimated as 725219611: log likelihood = -1013.9, aic = 2049.79
Training set error measures:
                                   MAE
Training set 2483.407 26776.45 8539.265 10.27323 27.45663 0.7694633 -0.0240743
```

```
> summary(skt_fit_a3)
call:
arima(x = diff(ts_skt5), order = c(0, 1, 6))
Coefficients:
         ma1
                 ma2
                         ma3
      0.1089 -0.1073 0.3766 0.1369 -0.3793 -0.4499
s.e. 0.1293 0.1254 0.2046 0.1161
                                       0.1319
                                                0.1271
sigma^2 estimated as 775658804: log likelihood = -1016.99, aic = 2047.98
Training set error measures:
                                   MAE
                                                   MAPE
                                                             MASE
                                                                         ACF1
Training set 3056.712 27691.96 9024.214 12.19643 29.0988 0.8131615 -0.01788185
```

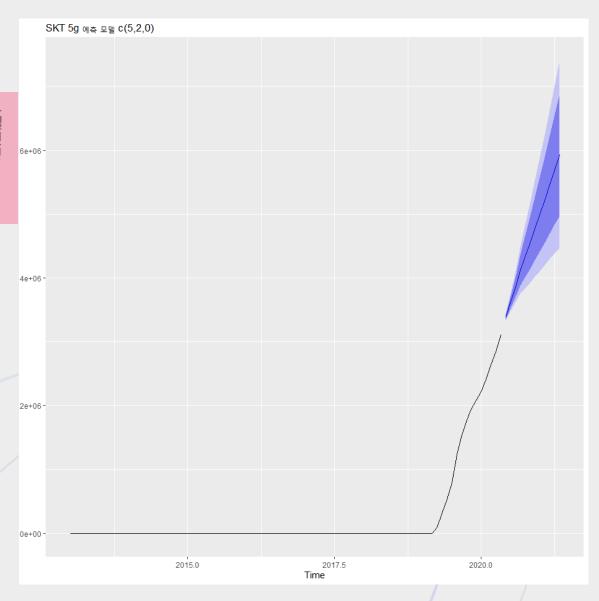
```
> summary(skt5_fit_a4)
call:
arima(x = diff(ts_skt5, differences = 2), order = c(5, 2, 0))
Coefficients:
          ar1
                  ar2
                           ar3
                                    ar4
                                             ar 5
      -1.1944 -1.2299 -0.7068 -0.2877 -0.1233
s.e. 0.1079 0.1678
                       0.2046 0.1723
sigma^2 estimated as 1.667e+09: log likelihood = -1024.18, aic = 2060.35
Training set error measures:
                         RMSE
                                   MAE
                                           MPE
                                                   MAPE
                                                             MASE
                                                                         ACF1
Training set 416.8642 40361.71 12953.26 36.5811 235.4043 0.9899563 -0.05052508
```

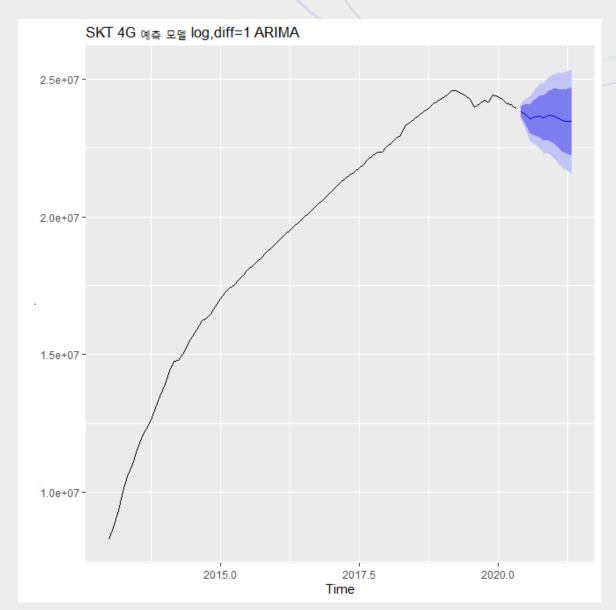
· 선택한 예측 모델 확인

```
> summary(forecast(skt5_fit_a))
Forecast method: ARIMA(5,2,0)
Model Information:
Series: ts_skt5
ARIMA(5,2,0)
Coefficients:
        ar1
                ar 2
                       ar3
                               ar4
                                       ar 5
     0.1623
            -0.1187 0.2173 -0.1559
                                   -0.2988
s.e. 0.1037
             0.1045 0.1036
                            0.1058
                                    0.1045
sigma^2 estimated as 915386754: log likelihood=-1018.94
AIC=2049.88
            AICc=2050.93
                          BIC=2064.67
Error measures:
                                MAE
                                               MAPE
                                                         MASE
Training set 3106.424
                   29041.18 9545.697 10.13477 12.76252 0.03180374 -0.04110682
          auto.arima로 생성한 모델의
          예측 오차가 가장 작은 값을 나타낸다.
```

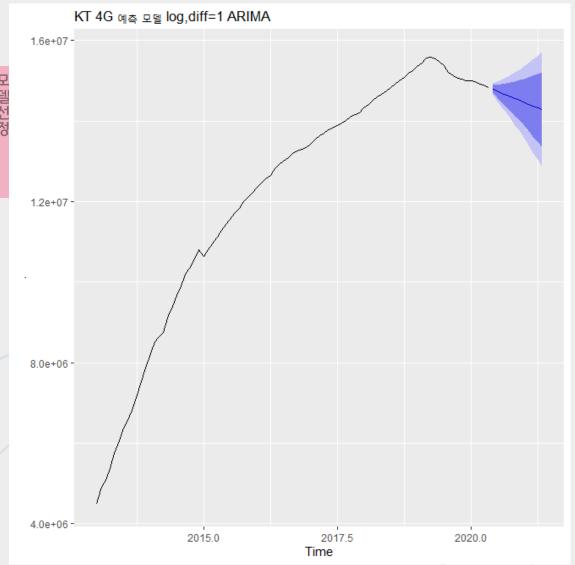
```
Forecasts:
                                                     Hi 95
         Point Forecast
                           Lo 80
                                    Hi 80
                                            Lo 95
Jun 2020
                3387771 3348997
                                  3426545 3328472
                                                   3447071
Jul 2020
                3627896 3535522
                                  3720271 3486623
                                                   3769170
Aug 2020
                3863300 3707605
                                  4018995 3625185
                                                   4101415
Sep 2020
                4108540 3875115
                                  4341966 3751546
                                                   4465534
Oct 2020
                4328272 4007924
                                  4648620 3838341
                                                   4818202
Nov 2020
                4542092 4135623
                                  4948561 3920451
                                                   5163732
Dec 2020
                                  5265119 4017862
                                                   5526156
                4772009 4278898
Jan 2021
                4999576 4417696
                                  5581456 4109668
                                                   5889485
Feb 2021
                5224606 4553607
                                  5895605 4198401
                                                   6250811
Mar 2021
                5461544 4699411
                                  6223678 4295961
                                                   6627127
Apr 2021
                5699463 4841356
                                                   7011825
                                  6557571 4387101
May 2021
                5931132 4972475
                                  6889790 4464992
                                                   7397273
Jun 2021
                6165356 5101728
                                  7228984 4538677
                                                   7792035
Jul 2021
                6399850 5226103
                                  7573597 4604759
                                                   8194941
Aug 2021
                6629016 5340798
                                  7917233 4658856
                                                   8599175
                6858520 5452545
                                  8264496 4708267
                                                   9008774
Sep 2021
Oct 2021
                7090241 5563214
                                  8617267 4754855
                                                   9425626
Nov 2021
                7320317 5669177
                                  8971458 4795116
                                                   9845519
Dec 2021
                7550688 5772822
                                  9328554 4831676 10269700
Jan 2022
                                  9690726 4866201 10700444
                7783322 5875919
Feb 2022
                8015485 5975515 10055455 4895620 11135350
Mar 2022
                8246961 6071526 10422395 4919921 11574001
Apr 2022
                8479318 6165481 10793156 4940609 12018028
May 2022
                8711357 6256090 11166624 4956350 12466364
```

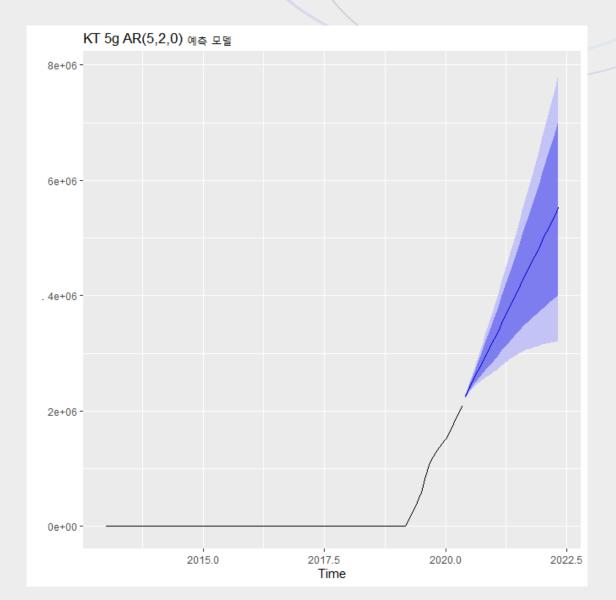
· 선택한 예측 모델 확인



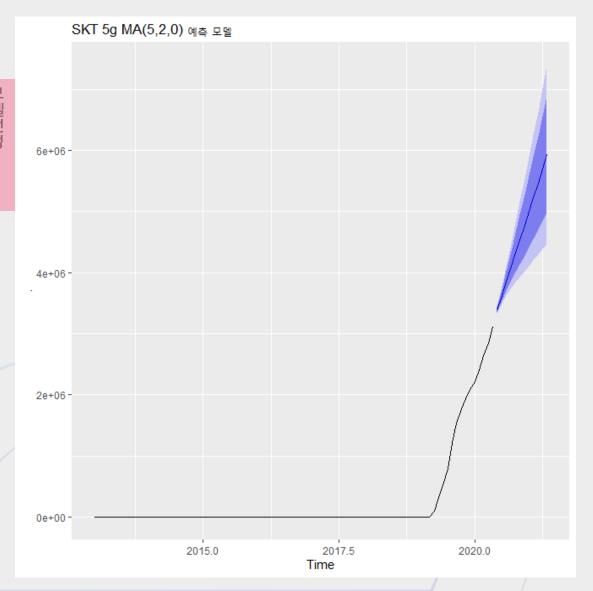


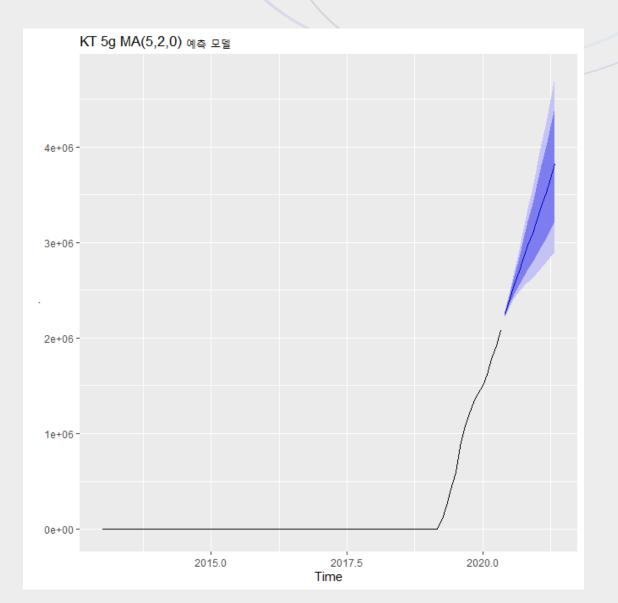
· KT 4G, 5G 수요 예측 모델 (SKT와 동일한 방식의 진행)





· SKT, KT 5G 수요 예측 비교





Contents

1 Model Overview

2 Business Analysis

3 Summary

수익구조 및 영업이익, 기업 Targeting 확인

Business Analysis

1. 기업 현황 분석

(연결)					
	1Q19	4Q19	1020	QoQ	YoY
영업수익	5,834.4	6,195.5	5,831.7	-5.9%	0.0%
서비스수익	5,055.5	5,289.8	5,107.0	-3.5%	1.0%
단말수익	778.9	905.7	724.7	-20.0%	- 6.9%
영업비용	5,432.3	6,047.2	5,448.6	-9.9%	0.3%
영업이익	402.1	148.2	383,1	158,4%	-4.7%
당기순이익	259.8	-6.8	226,6	흑자전환	-12.8%
EBITDA	1,309.5	1,079.3	1,295.8	20.1%	-1,0%

■ 무선/미디어 등 핵심사업과 B2B, AI/DX 등 신사업 성장으로 서비스 매출 1.0% 상승

- 5G 가입자 확대로 무선 서비스 매출 2.2% 성장, 선택약정 할인율 확대이후³⁰¹⁷ 성장률 최고치
- IPTV 가입자 Mix 개선 및 플랫폼 매출 증가로 두자리수 성장세 유지 (YoY 11.9%)
- 공공/금융분야 포함 기업들의 디지털 전환 수요 증가 맞물려 B2B매출 전년대비 8.2% 증가
- 5G 가입자 178만 돌파, 요금제 라인업 강화로 우량가입자 확대 지속
 - 슈퍼플랜 Plus 요금제(기존대비 1만원 ↑) 출시 후 신규 가입자 절반이상 가입 중



- 코로나19 영향으로 그룹사 이익기여 축소로 영업이익 전년대비 -4.7% 감소
 - KT 별도 기준 영업이익 2,996억원(YoY 1.1%), 그룹사 영업이익 기여도 835억원 (YoY -21.5%)

Analysis

VS 9 Children

출처: KT 2020년 1Q 투자 보고서

(단위: 십억원)

수익구조 및 영업이익, 기업 Targeting 확인

Business Analysis

1. 기업 현황 분석

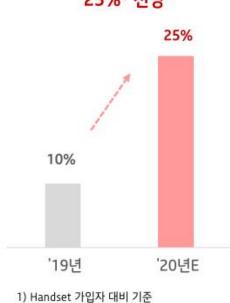
¹⁻⁶ **'20년 무선 전략**

- ✓ '20년은 5G Mass 시장 개화기, 가입자 성장과 함께 사업 효율성 향상 촉진
- ✓ 5G 특화 서비스 제공을 통한 고객가치 제고, Quality 마케팅으로 수익성 강화 추진

5G 가입자 확대 통한 Top Line 상승 도모

5G 서비스 강화로 고객가치 제고 Quality 마케팅으로 수익성 강화

5G 보급률 25%¹ 전망



5G 스트리밍 게임 상반기 정식 출시 예정



※ 월정액(가격미정) 서비스로 게임 무제한 이용가능

5G 우량가입자 확보 집중



출처 : KT 2020년 1Q 투자 보고서

사업 전략 및 기획 확인

Business Analysis

2. 기업 전략 분석

ㅎ 이동저화: 기타회서(통신석비과리용)은 미포한 MVNO 포한 ☀ 초고속인터넷: SK브로드밴드 점유율은 SK텔레콤 재판매가 포함된 수치 - 초고속인터넷, 시내전화, 이동전화: 과학기술정보통신부 통계자료(msit.go.kr) - IPTV: 통신 3사 홈페이지 가입자 자료 **F. 46 8 역
KT는 지속적인 LTE방의 진화와 함께, 2013년 세계 최초 이종방(TDD-FDD) LTE 로밍 및 VoLTE 통화 성공, 2014년 5G 네트워크 CA 핵심기술 개발/시연, 2015년 VoLTE 3사 연동 LTE-M과 NB-IoT 상용화, 2019년 세계 최초 5G 상용화 등 기술 혁신을 통해 최고의 서비 특히, 2015년 6월에는 국내 최초로 LTE와 GiGA WiFi를 하나의 통신망처럼 묶어 기존 LTE보다 15배 빠른 최대 1.167Gbps(이론상 최대속도) 속도의 GiGA LTE 서비스를 상용화 하였으며, 국내 서비스를 넘어 해외 사업자로부터도 우수성을 인정받아 수출중입니다. KT는 GiGA LTE를 통해 5G 시대 실현을 위한 교두보를 확보하고 LTE 도입 4년 만에 세계 최초로 '내 손 안의 기가 시대'를 실현했다고 평가받고 있습니다. 2017년 4월에는 국내 최초로 배터리 절감기술인 C-DRX(Connected mode Disc Reception)를 전국 LTE방 및 모든 LTE 단말에 상용 적용하여, KT 고객의 배터리 이용 시간을 최대 45%(갤럭시S8, Youtube 연속 구동 기준) 증가시키는 데 성공하였습니다. 2017년 10월부터는 LTE망을 통한 음성 서비스(VoLTE) 이용시에도 배터리 절감이 가능하도록 C-DRX 기술을 더욱 고도화 적용하였습니다. KT는 그동안 쌓아온 LTE 네트워크의 혁신 노하우를 통해 굉장을림픽을 세계 최초 5G 올림 곽으로 만들었으며, 글로벌 장비사 및 통신사들과 함께 5G 규칙을 만들고 시범망을 구축하 며 가장 먼저 5G 시대를 준비하였습니다. 2019년 4월 3일에는 세계최초 5G 상용화에 성공 하였으며, 국내최대 주과수 대역 확보와 국내 최다 8개의 5G 엣지통신센터 구축을 통해 최고 품질의 5G 서비스 제공을 위해 노력하고 있습니다. 또한 KT는 차별성 있는 요금제 및 혜택을 제공함으로써 테이터 중심의 이동통신 시장을 선 2015년 5월에 음성, 문자를 무재한 제공하고, 데이터 제공량에 따라 요금제를 선택할 수 있 는 'LTE 데이터 선택' 요금제를 3사 최초로 출시했습니다. 또한, 남은 데이터는 이월하고 부족한 데이터는 당겨 쓰는 '데이터 말당' 서비스, 매일 선택한 시간대에 데이터를 무제한 이용 하는 'My time plan' 등 KT만의 차별화된 데이터 혜택을 제공했습니다. 뿐만 아니라 2016년 3월 국내 최초 24세 이하 전용 요금제인 "Y24" 요금제를 출시하며 Young 타켓 시장에서의 영향력을 확대하였습니다. 당사는 2018년 5월, 기존 데이터선택 요금제 대비 데이터의 혜택 을 강화했을 뿐 아니라 전 라인업에서 초파 파금 없이 데이터를 완전 무제한으로 사용할 수 는 '데이터ON' 요금제를 출시하였습니다. 여기에 기존 데이터선택 32.8과 비슷한 금액인 월 33,000원으로 약 3.3배의 데이터 혜택을 추가로 받을 수 있는 'LTE 베이직' 요금제도 함 께 출시함으로써 데이터 중심의 이동통신시장에서 경쟁력을 강화하였습니다. 또한 2018년 9월에는 '테이터ON' 요금제를 기반으로 24세 이하 전용 요금제인 'Y24 ON'을 출시하여 2016년부터 이어온 KT만의 차별화된 Young 타켓 마케팅을 더욱 강화하였습니다. 2019년 4월에는 세계 최초 5G 런칭을 맞이하여, 국내 유일 5G 테이터완전무제한 정규 요금 제인 '슈퍼플랜'을 선보였으며, 국내 유일 전세계 185개국에서의 데이터로밍 혜택을 추가 제

어 3대 영역 9대 5G 서비스를 선보임으로써, 5G 시대 새로운 고객 경험을 확산하고 5G 대세 화 확산을 위해 노력하고 있습니다

2020년 2월에는, 5G 데이터무제한에 영상·음악·VR까지 이용할 수 있는 '슈퍼플랜 Plus' 요

슈퍼플랜 Plus는 5G 슈퍼플랜 요금제을 바탕으로 다양한 콘텐츠를 즐길 수 있는 '시즌 초이 스'를 제공합니다. '시즌 초이스'는 실시간 TV부터 최신영화, 드라마까지 초고화질로 즐길 수 있는 '시즌 믹스', 무손실 원음의 실시간 음악 스트리밍 서비스 '지니 스마트 음악 감상', 영화 게임, 교육 등 실감형 VR 콘텐츠를 이용할 수 있는 'Super VR Pass' 중 2가지를 선택할 수 있는 서비스이며, 고객들의 선택권을 넓힐 수 있도록 선택 가능한 서비스의 종류를 지속 추

KT는 2009년말 국내 최초 iPhone 도입을 통해 시장 경쟁의 축을 스마트폰으로 전환하고, 국내 최초 아이패드 도입으로 태블릿 시장의 저변을 확대하었습니다. KT는 다양한 스마트폰 과 에그, 패드, 키즈폰 등 이머징 디바이스에 대한 공격적인 도입을 지속함으로써 새로운 성 장 시장에서의 경쟁력을 강화하고 고객에게 선도자의 이미지를 쌓아 왔습니다. 특히 2016년 에는 가성비 높은 외산 전용단말(Be Y폰, Be Y패드) 도입을 통해 Young Target에 대한 공 략을 확대한 바 있습니다. 향후에도 지속적으로 경쟁력 있고 차별화된 단말 도입을 통해 고 객 니즈 충족 및 시장 확대를 추진할 예정입니다.

시내전화는 가정과 기업 고객을 대상으로 하는 보편적 역무로 높은 브랜드 인지도와 고객 신 뢰를 확보하고 있으며 2020년 1분기 현재 80.8%의 시장점유율을 유지하고 있습니다. 이동 전화의 음성통화 무제한 제공과 SNS/메신저 등 음성에서 데이터로의 통화 대체로 인한 유선 전화 트래픽 감소로 인해 유선전화 매출과 고객은 지속적으로 감소하고 있으나, 다양한 결합 상품과 정액형 요금제(3000 요금제 등)를 통해 요금 경쟁력을 확보하고자 노력하고 있습니

당사는 국내에서 가장 먼저 1Gpbs의 속도를 제공하는 기가 인터넷을 상용화하였습니다. 이 를 통해 가격 중심의 혼탁한 경쟁상황 속에서도 품질 경쟁을 통해 시장을 주도하며 업계 선 두를 유지하고 있습니다. KT는 '19년 말 인터넷가입자 896만을 돌파하며 기가 인터넷 가입 자 점유율 61%를 기록했다. 광시설(FTTH) 비중 59%로, 통신사 중 가장 높아 강력한 유선 인프라를 토대로 기가 인프라 공급을 전국으로 확대하며, 지속 성장하고 있습니다. '18년 11월에는 10GiGA 인터넷을 가장 먼저 상용화하고 GiGA WiFi 패키지와 GiGA WiFi Premium 2.4를 출시하며 프리미엄 시장을 이끌고 있습니다. 그리고 WiFi 서비스를 앞세워 WBA Industry Award 2019'에서 5년 연속 수상하며, 최고의 WiFi 네트워크 통신사라는 영 예를 안고 세계 최고의 WiFi 기술력을 입증했습니다. KT는 임자도, 대성동 마을(DMZ), 백령 도 등의 정보 통신 소의 지역을 대상으로 초고속 인터넷을 제공해 정보 결차 해소에 힘쓰고 고 ㅎㅋ ㅎ요 ㅎ근 도ㅋ ㅋㅋ를 백용으로 모르고 난다 것을 제송해 용로 ㅋㅋ 에도가 담으고, 가족안심 인터넷과 PC안심2.0 서비스 및 오피스 IP넷 보안패키지를 출시하여 유해정보로부 터 고객을 보호하는 등 국민기업으로서의 역할 수행을 더욱 강화하고 있습니다. 추가적으로, KT는 통신사 최초로 20년 연속 K-BPI(한국산업의 브랜드 파워) 1위를 수상하고, '19년 품 절만족대상 및 국가서비스대상 등 고객조사 수상으로 압도적 고객만족 브랜드/품질 달성하 여 차별화된 GiGA 리더십을 보유하고 있습니다.

당사는 유료방송과 관련하여 방송 서비스의 품질뿐 아니라 채널진환 속도, 리모콘 기능 등 소비자가 체감하는 차별화 요소를 더해가며 국내 1위 가입자를 확보하여 시장을 리당하고 있습니다. 국내 최대 규모의 콘텐츠 제공 및 인공지능(AI) 생톱박스 '기가지니'를 비롯한 혁

신 기술 기반의 상품·서비스 출시로 '19년 4월 IPTV 최초로 800만 가입자를 달성하였습니 다. 앞으로도 VOD, 광고, 홈쇼핑 등 플랫폼 데출 확대를 통해 지속 성장할 전망이며, 중장기 적으로 다양한 특화 콘텐츠 개발 및 차별적 기술 경쟁우위 확보를 통해 차세대 미디어 플랫

바. 신규사업 내용 및 전망 2019년 4월, KT는 평창울림픽부터 쌓아온 5G 노하우를 바탕으로 세계 최초로 B2C 5G 서 비스를 상용화하였습니다. 대용량 데이터 전송에 특화된 5G 기술에 맞춰 국내 최초로 5G 데 이터 완전 무제한 요금제 '슈퍼플램'을 발표하였고, 5G 커버리지맵을 서비스 시작과 돗시에 오픈하여 5G 선도자로서의 위상을 공고히 하였습니다. 당사는 대용량, 초저지면 등 5G의 네 LTE가 충족하지 못한 산업적 니즈의 수용이 가능해질 것으로 전망하고, 스마트시티, 스마트 팩토리, 커넥티드카 등 5G B2B Use Case 를 지속 발굴해오고 있습니다. '19년 4월 상용화 에 맞춰 서울 전역, 수도권, 6대 광역시 및 85개 시 일부 지역과 주요 인구 밀집 장소인 전국 70개 대형 쇼핑몰 및 백화점에 5G 네트워크를 우선적으로 구축하였습니다. 또한, KTX·SRT 지상 구간, 경부·호남고속도로 전 구간, 전국 6개 공항과 같은 주요 이동경로에도 네트워크를 구축해 최대 커버리지를 확보하였습니다. KT는 2019년 전국 85개 주요 도시 아웃도어 커버 리지를 구축했으며, 올해에는 음영지역 해소 및 인빌딩 커버리지 확대를 통해 고객에게 국내

최고 품질의 5G 서비스를 제공할 수 있도록 노력할 계획입니다. 또한 KT는 음성시장의 성장 한계 및 초고속인터넷 접속서비스의 성장세 문화라는 시대적 폐 러다임을 극복하여 지속적인 성장을 추구하기 위해 다양한 성장사업을 적극 추진 중에 있습 니다. 특히 KT는 5G를 기반으로 KT의 모든 상품/서비스에 AI를 접목할 수 있도록 추진함으 로써, 확신 및 경쟁력 제고를 통해 AI company로 거듭나고자 노력할 것 입니다. KT의 대표 AI 서비스인 기가지니 단말확대 및 사업영역 다양화로 AI 시장 1위 위치를 공고히 할 것 입 래퍼런스 고도화를 통해 성장과 사업혁신을 위해 노력할 것 입니다. 또한 국내 1위 IPTV 사 업자로서 상품구조 혁신 및 특화 STB 개발 등 고객가치혁신을 통해 시장을 주도하고자 합니 지능형 미디어 플랫폼으로 진화하며 핵심 경쟁력을 높이고자 합니다. KT가 보유한 유무선 GiGA 인프라와 AI, 빅데이터, 클라우드, IoT 등의 ICT 융합 기술력을 기반으로 다양한 분야 에서 동신과 이종 산업 간의 시너지 창출을 통한 미래융합 사업을 추진하겠습니다.

[2] 금융사업: 비씨카드㈜

건용가 도입은 신용카드의 발행 및 관리, 신용카드 이용과 관련된 대급의 결제, 신용카드 가맹 점의 모집 및 관리하는 사업입니다. 이외에도 카드사는 회원에게 단기카드대출·장기카드대 출 등의 신용대출을 제공함과 동시에 통신판매·보험대리·여행알선 등의 부수업무를 영위하

시장진입은 금융위원회의 허가를 받아야 가능하고, 안정적인 사업영위를 위한 신용리스크 관리능력이 필요한 점을 감안하면 진입장벽은 높은 상황입니다.

현재 카드 시장은 2000년대 초기 정책 당국의 가맹점 가입 의무화 조치로 확대되었다가 2005년 카드사태가 일단락된 후 현금영수증제도 도입, 소득공제 혜택 등으로 인해 압축성장

출처: KT 2020년 1Q 사업 보고서

경쟁사 대비 기술 선점, 기업 서비스 제공, 컨텐츠 사업, 시장 확대 등

Business Analysis

3. 사업 요인 분석

기업 경쟁력 확보를 위한 요인 분석

- 많은 전략 요인들 중 기업이 경쟁력을 확보할 수 있는 요인 선택
- ICT 사업에서 MS가 2위
- Trend Setter에서 Trend Follower
- 협업 가능한 관계부처, 관계사, 자회사 등 Strength points 다수 존재
- 시장 선점 효과에 비해 상대적으로 떨어지는 브랜드 가치

Analysis

& Children

Business Analysis

3. 사업 요인 분석

확인한 요인들을 통해 소비자가 브랜드를 선택하는 중요 가치를 의사결정트리모델을 이용해 분석



···파이팅···

Contents

1 Model Overview

2 Business Analysis

3 Summary

Summary

시계열 분석

요인 분석

예측 모델

시간에 따라 순차적으로 관측된 것을 시계열로 다룰 수 있으며 시계열 예측의 목표는 관측 값의 규칙적인 나열 값이 지속적으로 진행되는 지 예측. 따라서,

ICT 사업에서 5G 통신망의 수요는

기존 4G 통신망이 개설된 이후로 지속적으로 증가함에 따라

시계열 예측 분석 모델을 통해 마찬가지로 수요가 큰 폭으로 증가될 것으로 예측 가능하다.

추가적인 소비자의 의사결정 주요 요인 분석을 통해

ICT 기업들이 경쟁력 재고를 위한 의사결정트리모델을 설립 후

그에 맞는 사업 전략 및 마케팅 전략을 구축할 수 있을 것이라 예상한다.

Summary

Reference

시계열 분석 이론 정리

https://otexts.com/fppkr/decomposition.html

시계열 분석 이론 정리 2

https://www.datascienceblog.net/post/machine-learning/forecasting-an-introduction/

KT 2020년 1분기 사업보고서

https://corp.kt.com/attach/report/2020/1Q20.pdf

KT 2020년 1분기 투자보고서

https://corp.kt.com/attach/irdata/10307/1Q20_KT_NDR_PT_KOR_F.pdf

과학기술정보통신부 → 통계자료 수집

https://www.msit.go.kr/web/msipContents/contents.do?mld=OTg3

SKT 사업보고서

https://www.sktelecom.com/investor/lib/breport.do

SKT 사업 전략

https://www.sktelecom.com/investor/lib/presentation.do

감사합니다! Qe_A R WordCloud 2020.07 M