## AIB\_13\_Section1\_Project

다음 분기에 어떤 게임을 설계해야 할까?

AI\_13\_김강호

## 목차

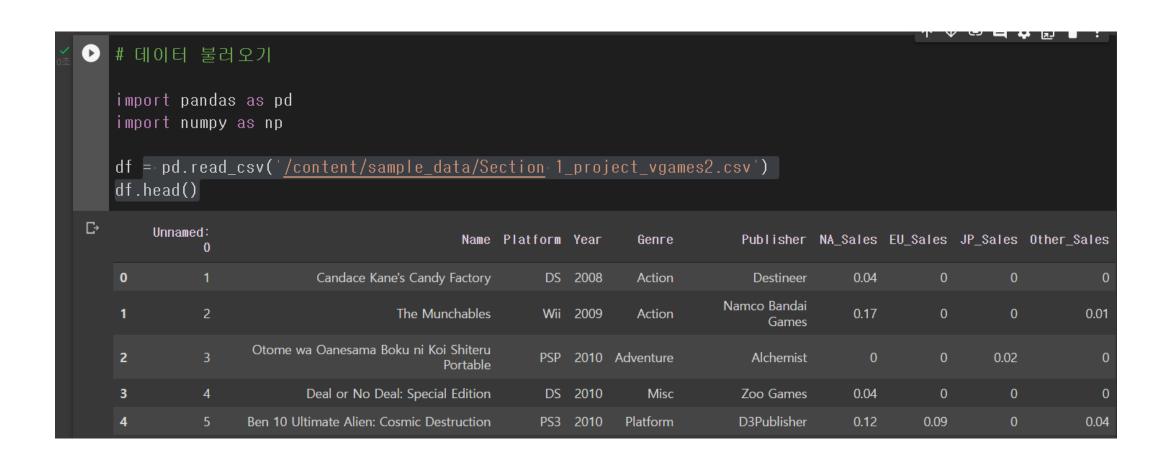
1. 데이터 전처리 과정

2. 데이터 시각화 과정

3. 데이터 시각화 분석

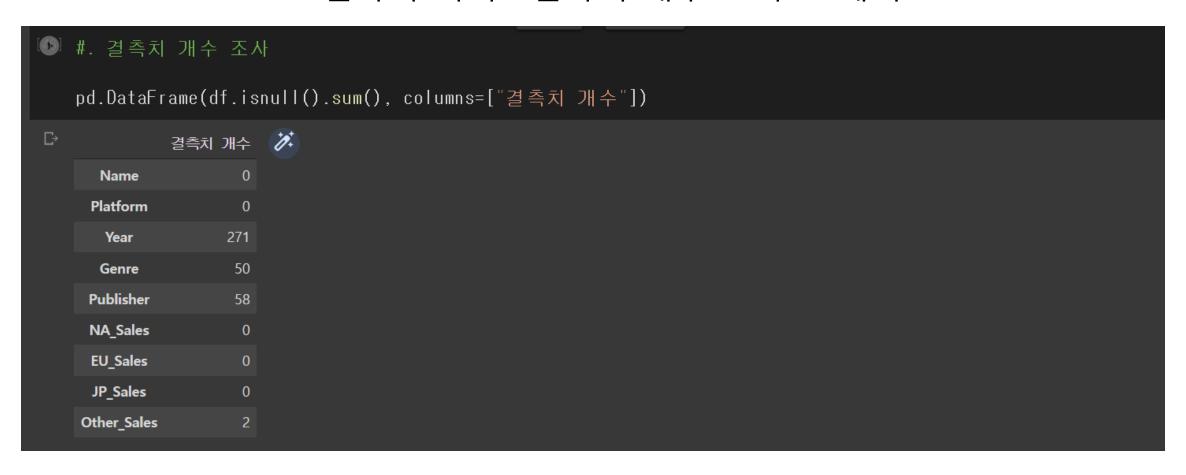
## 1. 데이터 전처리 과정

## 1 - 1]. 데이터 불러오기



pd.read\_csv()로 데이터 불러온 후 df 저장

1. 결측치 처리 : 결측치 개수 조사 & 제거



df.isnull().sum()을 이용하여 dataframe 내 컬럼별 결측치 개수 조사

1. 결측치 처리 : 결측치 개수 조사 & 제거

```
df = df.dropna(axis=0, how='any')
df = df.reset_index(drop = True)
df
```

#### Dropna를 통해 결측값이 있는 행 전체를 제거

- 가정 1 : drop값이 있다는 것은 상대적으로 덜 알려진 게임이라고 가정

  ➤ 상대적으로 덜 알려진 게임을 drop하는 것이 게임의 트랜드를 파악하는 데 있어 큰 지장을 주지 않는다고 가정.
- 가정 2 : drop 후에도 여전히 많은 수의 게임이 남아있기 때문에 (drop 전 게임 수: 16598개, drop후 게임 수: 16239개) 게임의 트랜드를 파악하는 데에는 지장이 없다.

2. 숫자 데이터 전처리 - 컬럼 'Year' 데이터 전처리

```
D a = []
    for i in df['Year'].values:
      if len(i) == 4:
        a.append(i)
        a.append(i)
        a.append(np.NaN)
    df['Year'] = a
[15] df = df.dropna(axis=0, how='any')
    df.isnull().sum()
    Name
    Platform
    Publisher
    NA_Sales
    EU_Sales
    JP_Sales
    Other_Sales 0
```

#### 'Year'의 자리수를 4자리로 통일

- 1. Year이 4자리 : 데이터 형태만 변환시켜 사용
- 2. Year이 2자리
  - Int(Year)이 21보다 같거나 클 때 : Year 앞에 '19'를 붙임
  - 그 외 : Year앞에 '20' 를 붙여 년도를 사용
- 3. Year이 1자리
  - 결측값으로 만든 후에 dropna로 결측값이 있는 행 데이터 제 거

2. 숫자 데이터 전처리 - 컬럼 'Year' 데이터 전처리

```
[16] def to_int(string):
        return int(string)
     df['Year'] = df['Year'].apply(to_int)
     df['Year'].unique()
     /usr/local/lib/python3.7/dist-packages/ipykernel_lau
     A value is trying to be set on a copy of a slice fro
     Try using .loc[row_indexer,col_indexer] = value inst
     See the caveats in the documentation: https://pandas
       after removing the cwd from sys.path.
     array([2008, 2009, 2010, 2005, 2011, 2007, 2001, 200
           2002, 1997, 2013, 1996, 2004, 2000, 1984, 199
           1995, 1993, 2012, 1987, 1982, 1994, 1990, 199
            1981, 1989, 1986, 2017, 1980, 2020])
```

'Year'의 dtype을 [object >> 정수형] 으로 변환

3. 숫자 데이터 전처리 – 출고량['지역명\_Sales'] 데이터 전처리

```
for j in range(5, len(df.columns)):
 a = []
  for i in df[df.columns[j]].values:
    if i[-1] == 'K':
     i = float(i.replace('K', ''))
      a.append(i * 1000)
    elif i[-1] == 'M':
     i = float(i.replace('M', ''))
      a.append(i * 1000000)
      a.append(float(i) * 1000000)
 df[df.columns[j]] = a
```

#### 단위를 1개 단위로 통일 후 출고량 컬럼 들에 저장

Ex)

- 1. 0.5(백만개) >> 500,000(개)
- 2. 350K(개) >> 350,000(개)
- 3. 0.5M(개) >> 500,000(개)

# 2. 데이터 시각화 과정

## 2 - 1]. 데이터 plotting

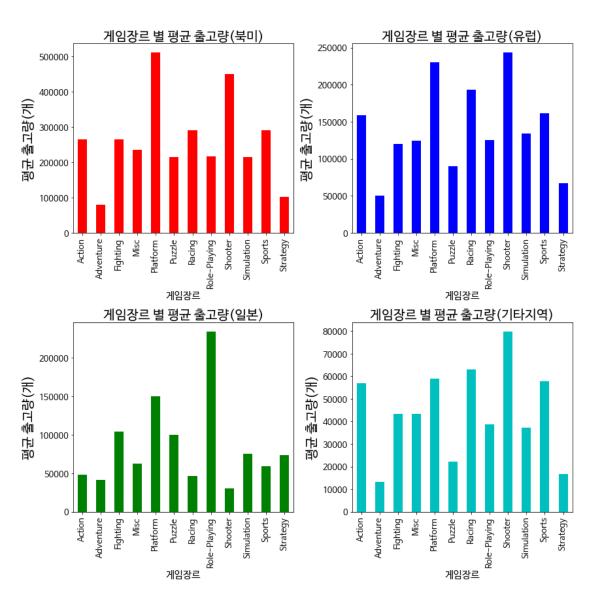
```
import matplotlib.pyplot as plt
plt.figure(figsize = (18, 12))
plt.subplot(231)
a = df[(df['Year'] >= 2015)].groupby('Genre').NA_Sales.mean()
a.plot(x = a.index, y = a.values, kind = 'bar', color = 'r')
plt.title('북미, 출시년도 : 2015~', fontsize = 20)
plt.×label(('게임장르', fontsize = 15))
plt.ylabel('평균 출고량(개)', fontsize = 20)
plt.tick_params(labelsize = 13);
plt.subplot(232)
b = df[(df['Year'] >= 2015)].groupby('Genre').EU_Sales.mean()
b.plot(x = b.index, y = b.values, kind = 'bar', color = 'b')
plt.title('유럽, 출시년도 : 2015~', fontsize = 20)
plt.xlabel('게임장르', fontsize = 15)
plt.ylabel('평균 출고량(개)', fontsize = 20)
plt.tick_params(labelsize = 13);
```

#### @ 코드설명

- 1. Matplotlib.pyplot(plt) 라이브러리 사용
- 2. Df의 conditioning, groupby 등을 통해 1개의 feature plotting을 위한 series데이터 구성
- 3. .plot()을 이용해 bar plot 생성
- 4. 피쳐끼리 비교를 할 수 있도록 Plt.subplot()을 이용해 여러 개의 그래프를 붙여서 그래프 생성

# 3. 데이터 시각화 분석

## 3 - 1]. 지역별 게임 트랜드 분석

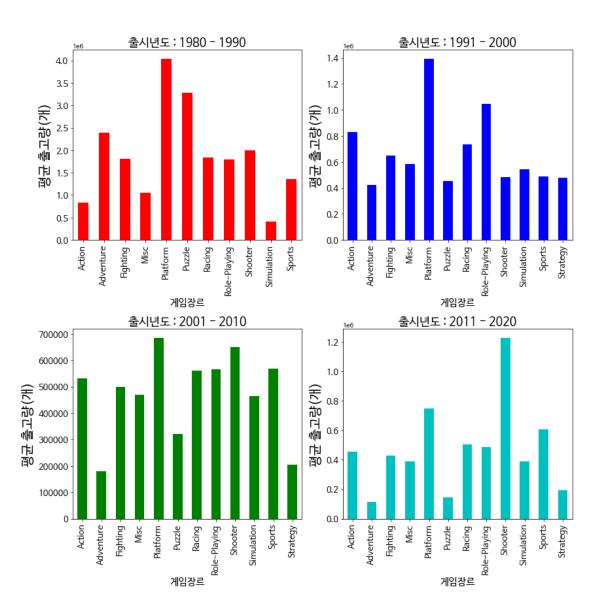


- 1. 지역 별 게임장르에 대한 평균 출고량(선호도)을 조사
- 2. 대상 게임 출시년도 : 1980 ~ 2020년
- 3. 그래프 분석
- 북미, 유럽 : *Platform, Shooter* 분야 선호
- 일본 : *Role-Playing, Platform* 분야 선호
- 기타지역 : 특히 *Shooter* 분야 선호, *Racing, Platform, Action, Sports* 분야들도 골고루 선호함

#### 4. 결론:

- 세계시장 *Platform, Shooter* 분야의 게임이 유행해 옴
- 일본시장 *Role-playing* 분야의 게임이 유행해 옴

## 3 - 2]. 연도별 게임 트랜드 분석

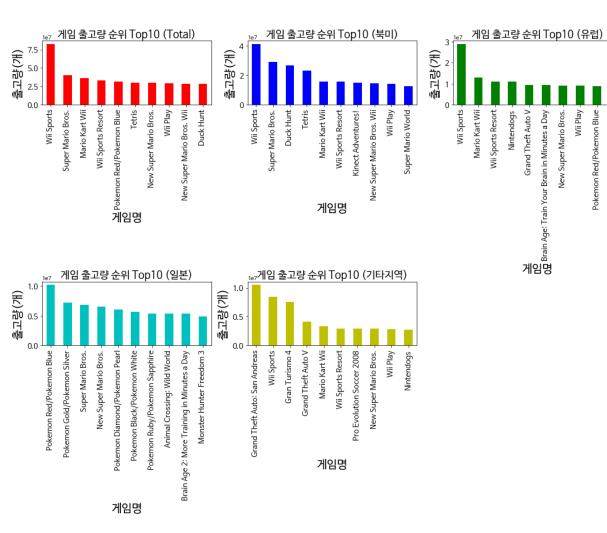


- 1. 게임 출시년도 별 게임장르에 대한 평균 출고량 (선호도, 인기)을 조사
- 2. 지역 전체 대상
- 3. 그래프 분석
- 출시년도가 2010년 이전 : *Platform*분야 게임의 인 기가 제일 좋음, *Shooter* 분야 게임의 약진
- 출시년도가 2010년 이후 : *Shooter* 분야 게임의 인 기가 *Platform*분야를 추월함.

#### 4. 결론:

게임 트랜드가 <u>Platform</u>분야에서 <u>Shooter</u>분야로 변하는 중이다.

## 3 - 3]. 출고량 Top10 게임들의 분석



- 1. 전 세계, 지역별 게임의 출고량 Top10조사
- 2. 게임 출시년도 : 1980 ~ 2020년
- 3. 그래프 분석
- 북미, 유럽 지역 게임 출고량 1위 : wii sports (sports분야)
- 일본 지역 게임 출고량 1위 : 포켓몬 레드/블루 (Role-Playing 분야)
- Top10 게임들의 게임장르 분포
  - ▶ 일본 이외 : Action, Sports, Racing 등으로 다양하게 분산됨
  - 일본 : Role-Playing과 Platform으로 편중 됨.
- 그러나, Top10 게임들의 출시년도 대부분이 2010년 이전임.

#### 4. 결론 :

- 출고량 Top10 게임들의 분석결과는 "미래에 어떤 게임을 설계 해야 될까?"라는 물음엔 인사이트를 주지 못한다.

## 3 - 4]. 중간 피드백

#### 1. 지역별로 게임의 트랜드가 다름

- 세계시장 Platform, Shooter 분야의 게임이 유행해 옴
- 일본시장 *Role-playing* 분야의 게임이 유행해 옴

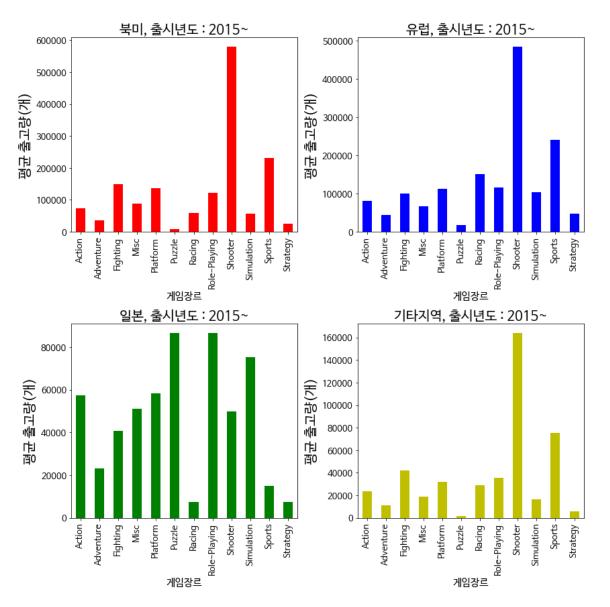
#### 2. 연도별로 게임의 트랜드가 변화해 옴

- 게임 트랜드가 *Platform*분야에서 *Shooter*분야로 변하는 중이다.

#### 3. 결론 :

- *지역별*로 *출시년도가 최근*인 게임들의 평균 출고량을 조사해서 미래의 게임 트랜드를 파악하기
  - ▶ 가까운 미래[다음 분기의 게임 설계]를 가까운 과거[최신게임들의 게임 장르별 평균 판매량]를 통해 예측

## 3 - 5]. 최신게임들의 지역별 트랜드 분석



- 1. 최신게임들의 지역 별 게임장르에 대한 평균 출고 량(선호도)을 조사
- 2. 대상 게임 출시년도 : 2015 ~ 2020년
- 3. 그래프 분석
- 북미, 유럽, 기타지역 : *Shooter, sports* 분야 선호 됨
- 일본 : *Role-Playing, Puzzle, Simulation* 분야 선호 됨
- 4. 다음분기의 게임 설계 트랜드에 대한 결론:
- 일본 외 시장 공략 : *Shooter, sports* 분야의 게임 위주로 개발
- 일본시장 : *Role-Playing, Puzzle, Simulation* 분야의 게임 위주로 개발