挙げだしたらキリがありませんが、この統計量だけからでも多くの情報を得ることができ、この先の分析に繋げることができます。

今回用いたdescribe()は数値データの集計を行なってくれます。追加で見ておく必要があるとすると、データの期間範囲です。大抵の場合は、データを受領する際にヒアリングをして把握しているケースが多いですが、確認のために見ておくことをお勧めします。

print(join_data["payment_date"].min())
print(join_data["payment_date"].max())

実行すると、2019年2月1日から2019年7月31日までのデータ範囲であることがわかります。

全体の数字感を把握したところで、まずは時系列で状況を見てみましょう。今回のケースのように半年程度のデータであれば影響は出ることはあまりありませんが、過去数年のデータ等を扱うとなると、ビジネスモデルの変化等により一纏めに分析すると見誤るケースがあります。その場合、データ範囲を絞るケースもあります。

また、全体的に売上が伸びているのか、落ちているのかを把握するのは、分析の第一歩と言えるでしょう。

まずは、月別に集計して一覧表示してみましょう。

流れとしては、購入日である payment_date から年月の列を作成した後、年月列単位で price を集計し、表示します。

まずは、payment_dateのデータ型を確認しましょう。

join_data.dtypes

■図1-8:データ型の確認

	ノック8:月別でデータを集計してみよう
In [17]:	join_data.dtypes
Out[17];	detail_id int64
	transaction_id object
	item_id object
	quantity int64
	payment_date object
	customerid object
	customer_name object
	registration_date object
	customer_name_kana object
	email object
	gender object
	age int64
	birth object
	pref object
	item_name object
	item_price int64
	price int64
	dtype: object

実行すると、列毎にデータ型を確認できます。今回加工したいデータは、payment_dateでobject型となっています。このまま文字列として扱うこともできますが、今後も踏まえてdatetime型に変更して、年月列の作成を行いましょう。

```
join_data["payment_date"] = pd.to_datetime(join_data["payment_date"])
join_data["payment_month"] = join_data["payment_date"].dt.strftime("%Y%m")
join_data[["payment_date", "payment_month"]].head()
```

■図1-9:年月列の作成

1行目でdatetime型に変換し、2行目で新たな列payment_monthを年月単位で作成しています。pandasのdatetime型は、dtを使うことで、年のみを抽