

Vezérlő log megjelenítés HoloViews modellel

December 23, 2019

1 Adatvizualizáció, elemzés

Az elfeldolgozott adatokkal egy interaktív vizualizációs megoldással egy hatékony elemzési környezetet alakítunk ki.

Az elemzéshez a Holoviews modult használjuk. A megközelítés lényege, hogy egy wrappert tesz az adatok köré, amely metaadatokkal leírja az adatokat. A mechanizmus lehetőséget ad rá, hogy az adatokat annotálva, az adatokra koncentrálva interaktív vizualizációs környezetben kísérletezzünk.

Ebben a notebookban ezt a környezetet építjük ki. A megközelítés hatékonyságát jól mutatja, hogy nagyon tömör kóddal lehet eljutni interaktív megjelenít komponensekig.

A rendszer mögött a korábban is használt bokeh backend található.

Elsőször a szükséges importokat hajtjuk végre.

```
[1]: import pandas as pd
import holoviews as hv
import param
import panel as pn

from holoviews.operation.timeseries import rolling, rolling_outlier_std

hv.extension('bokeh')
```

A korábbi lépésben elfeldolgozott adatokat fileből beolvassuk és elkészítjük a feldolgozáshoz.

```
[2]: df = pd.read_csv('preprocessed_data_080910.csv', sep=';')
df['datetime'] = pd.to_datetime(df['datetime'])
df['datetime_index'] = pd.to_datetime(df['datetime_index'])
df = df.set_index('datetime_index')
```

Leellenrizzük a betöltött adatokat.

```
[3]: df
```

```
[3]:
```

	Value	datetime	Module	IO	NVariable
datetime_index					
2019-08-18 11:37:07	0.00	2019-08-18 11:37:07	f	i	kaz
2019-08-18 11:37:07	0.00	2019-08-18 11:37:07	f	i	er_kaz
2019-08-18 11:37:07	0.00	2019-08-18 11:37:07	f	i	pa4
2019-08-18 11:37:07	0.00	2019-08-18 11:37:07	f	i	pa2
2019-08-18 11:37:07	0.00	2019-08-18 11:37:07	f	i	ap1

2019-08-18	11:37:07	0.00	2019-08-18	11:37:07	f	i	ap3
2019-08-18	11:37:07	0.00	2019-08-18	11:37:07	f	i	ep1
2019-08-18	11:37:07	0.00	2019-08-18	11:37:07	f	i	ep3
2019-08-18	11:37:07	0.00	2019-08-18	11:37:07	f	i	tp1
2019-08-18	11:37:07	0.00	2019-08-18	11:37:07	f	o	sziv_kaz
2019-08-18	11:37:07	0.00	2019-08-18	11:37:07	f	o	sziv_pf
2019-08-18	11:37:07	0.00	2019-08-18	11:37:07	f	o	sziv_rad
2019-08-18	11:37:07	0.00	2019-08-18	11:37:07	f	o	sziv_hmv
2019-08-18	11:37:07	0.00	2019-08-18	11:37:07	f	o	sziv_jac
2019-08-18	11:37:07	0.00	2019-08-18	11:37:07	f	o	sziv_kal
2019-08-18	11:37:07	0.00	2019-08-18	11:37:07	f	o	pf_spa
2019-08-18	11:37:07	0.00	2019-08-18	11:37:07	f	o	hmvcirc
2019-08-18	11:37:07	0.00	2019-08-18	11:37:07	f	o	hmvuz
2019-08-18	11:37:07	0.00	2019-08-18	11:37:07	f	o	rad_phalo
2019-08-18	11:37:07	0.00	2019-08-18	11:37:07	f	o	tsz_pfur
2019-08-18	11:37:07	0.00	2019-08-18	11:37:07	f	o	rad_shalo
2019-08-18	11:37:07	0.00	2019-08-18	11:37:07	f	o	pf_pfur
2019-08-18	11:37:07	0.00	2019-08-18	11:37:07	f	o	pf_sfur
2019-08-18	11:37:07	0.00	2019-08-18	11:37:07	f	o	pf_tt
2019-08-18	11:37:07	0.00	2019-08-18	11:37:07	f	o	rad_vend
2019-08-18	11:37:07	0.00	2019-08-18	11:37:07	f	o	pf_vfur
2019-08-18	11:37:07	0.00	2019-08-18	11:37:07	f	o	pf_nap
2019-08-18	11:38:00	23.81	2019-08-18	11:38:00	f	i	pa4
2019-08-18	11:38:00	23.31	2019-08-18	11:38:00	f	i	pa2
2019-08-18	11:38:00	26.50	2019-08-18	11:38:00	f	i	ap1
...	
2019-10-31	23:48:00	20.12	2019-10-31	23:48:00	f	i	ap3
2019-10-31	23:48:00	23.06	2019-10-31	23:48:00	f	i	ep3
2019-10-31	23:49:00	21.93	2019-10-31	23:49:00	f	i	ap1
2019-10-31	23:49:00	20.18	2019-10-31	23:49:00	f	i	ap3
2019-10-31	23:49:00	23.12	2019-10-31	23:49:00	f	i	ep3
2019-10-31	23:50:00	20.93	2019-10-31	23:50:00	f	i	pa4
2019-10-31	23:50:00	23.06	2019-10-31	23:50:00	f	i	ep3
2019-10-31	23:50:00	0.00	2019-10-31	23:50:00	f	o	hmvcirc
2019-10-31	23:50:00	0.00	2019-10-31	23:50:00	f	o	tsz_pfur
2019-10-31	23:50:00	0.00	2019-10-31	23:50:00	f	o	sziv_rad
2019-10-31	23:50:00	0.00	2019-10-31	23:50:00	f	o	sziv_kaz
2019-10-31	23:52:00	20.87	2019-10-31	23:52:00	f	i	pa4
2019-10-31	23:52:00	20.12	2019-10-31	23:52:00	f	i	ap3
2019-10-31	23:52:00	1.00	2019-10-31	23:52:00	f	o	hmvuz
2019-10-31	23:52:00	1.00	2019-10-31	23:52:00	f	o	sziv_hmv
2019-10-31	23:52:00	1.00	2019-10-31	23:52:00	f	o	sziv_kaz
2019-10-31	23:53:00	22.00	2019-10-31	23:53:00	f	i	ap1
2019-10-31	23:53:00	23.12	2019-10-31	23:53:00	f	i	ep3
2019-10-31	23:54:00	21.93	2019-10-31	23:54:00	f	i	ap1
2019-10-31	23:56:00	20.93	2019-10-31	23:56:00	f	i	pa4
2019-10-31	23:56:00	20.18	2019-10-31	23:56:00	f	i	ap3

2019-10-31 23:56:00	23.06	2019-10-31 23:56:00	f	i	ep3
2019-10-31 23:57:00	22.00	2019-10-31 23:57:00	f	i	ap1
2019-10-31 23:57:00	20.12	2019-10-31 23:57:00	f	i	ap3
2019-10-31 23:58:00	20.87	2019-10-31 23:58:00	f	i	pa4
2019-10-31 23:58:00	21.93	2019-10-31 23:58:00	f	i	ap1
2019-10-31 23:59:00	20.93	2019-10-31 23:59:00	f	i	pa4
2019-10-31 23:59:00	0.00	2019-10-31 23:59:00	f	o	hmvuz
2019-10-31 23:59:00	0.00	2019-10-31 23:59:00	f	o	sziv_hmv
2019-10-31 23:59:00	0.00	2019-10-31 23:59:00	f	o	sziv_kaz

[189957 rows x 5 columns]

Mivel a Holoviews komponensek úgy kezelik hatékonyan a beágyazott adatokat, ha az elemzendő adatok külön oszlopban, dimenzióban jelennek meg, így egy kis elfeldolgozást kell tennünk.

Az NVariable oszlopban vannak a változó nevek. Ezt leszűrve, egyediséget biztosítva kapjuk meg az oszlopneveket. Az új oszlopokat létrehozva egyszerűen ezen oszlopokba bemásoljuk a Value oszlop értékét, ami nem más, mint a változó értéke.

```
[4]: variables = df.NVariable.unique().tolist()
new_df = df
for variable in variables:
    new_df[variable] = df['Value']
```

Ellenrizzük az új dataframe alakját.

```
[5]: new_df.shape
```

```
[5]: (189957, 32)
```

1.1 Megjelenítés elemzéshez

A Holoviews modell a háttérben gondoskodik a megfelelő adatkezelésről. Az elemzés támogatásához a megjelenítési területet két oszlopra osztjuk: 1. kontrol blokk, amelyben megjelennek az elemzést támogató kontrollrok - A megjelenítendő változó típusa (Input vagy Output) - A modul változó neve - Dátum intervallum

(itt lehet szkítenni a megjelenítendő adatintervallumot) Hasonló funkció magán a grafikonon is
- Gördülő ablakhossz

Ez a gördülő ablakos jelfeldolgozásokhoz (pl. átlagolás, kiugró értékek keresése) adhat bemen

2. Grafikon blokk

Itt jelenik meg a kiválasztott változó grafikonja. A megjelenítéssel gyors alap elemzések hajthatók végre, gyorsan áttekinthetők a változók, vizuálisan elemezhetők a jelalakok, a hiányzó értékek, a kiugró értékek.

Minden egyes kontrollt definiálunk, mint widgetet, a megfelelő típussal és alapértelmezett értékekkel.

```
[6]: width = 200
w_iotype = pn.widgets.RadioButtonGroup(name='Input/Output', options=['Input', 'Output'], width=width)
```

```
w_variable = pn.widgets.Select(name='Modul', options=variables, width=width)
w_daterange = pn.widgets.DateRangeSlider(name='Dátum', value=(new_df.index[0],
↳new_df.index[len(new_df)-1]), start=new_df.index[0], end=new_df.
↳index[len(new_df)-1], width=width)
w_rolling_window = pn.widgets.IntSlider(name='Gördül ablak ablakhossz',
↳value=10, start=1, end=30, width=width)
```

Definiálunk egy függvényt, amely callbackként viselkedik. A widgetek értékei alapján állítjuk be a megfelelő értékeket.

Az Input/Output választó értéke alapján dinamikusan töltjük fel a változó listát (legördül liste), illetve a beállított időintervallumon belüli adatokra szűkítjük a megjelenítést.

```
[7]: @pn.depends(iotype=w_iotype, variable=w_variable, daterange=w_daterange,
↳rolling_window=w_rolling_window)
def load_variable(iotype, variable, daterange, rolling_window):
    io_type = 'i'
    if iotype == 'Input':
        io_type = 'i'
    else:
        io_type = 'o'

    variables = new_df.loc[new_df['IO'] == io_type].NVariable.unique().tolist()
    w_variable.options = variables
    dfl = new_df.loc[new_df['NVariable'] == variable]
    dfl = dfl.loc[(dfl.index >= daterange[0]) & (dfl.index <= daterange[1])]
    return hv.Curve(dfl, ('datetime', 'Date'), variable).opts(framewise=True)
```

Létrehozuk a megfelelő Holoviews objektumot, ami jelen esetben egy DynamicMap.

```
[8]: log_dmap = hv.DynamicMap(load_variable)
```

Megadjuk a layoutot, ami jelen esetben egy Row layout, ami két oszlopot tartalmaz:

1. WidgetBox
2. DynamicMap Holoviews objektum

Ekkor meg is jelenik az vizualizáció, a kontrollokkal kísérletezve adat-elemezés hajtható végre.

```
[9]: pn.Row(pn.WidgetBox('## Log Explorer', w_iotype, w_variable, w_daterange,
↳w_rolling_window), log_dmap.opts(width=600, padding=0.1))
```

```
[9]: Row
      [0] WidgetBox(css_classes=['widget-box'])
      [0] Markdown(str)
      [1] RadioButtonGroup(name='Input/Output', options=['Input', 'Output'],
value='Input', width=200)
      [2] Select(name='Modul', options=['kaz', 'er_kaz', ...], value='kaz',
width=200)
      [3] DateRangeSlider(end=Timestamp('2019-10-31 2...', name='Dátum',
start=Timestamp('2019-08-18 1...', value=(Timestamp('2019-08-18 11:...',
width=200))
```

```

[4] IntSlider(end=30, name='Gördül ablak a...', start=1, value=10,
width=200)
[1] HoloViews(DynamicMap)

```

Az alap megjelenítés mellé érdemes egy olyan megjelenítést tenni, amelyben kísérletezni lehet a simításokkal, alap jelfeldolgozásokkal, illetve a kiugró értékek megjelenítésével.

A kontrollok, a megjelenítés létrehozása megegyezik a korábbival.

```

[10]: width = 200
w2_iotype = pn.widgets.RadioButtonGroup(name='Input/Output', options=['Input',
    ↳ 'Output'], width=width)
w2_variable = pn.widgets.Select(name='Modul', options=variables, width=width)
w2_daterange = pn.widgets.DateRangeSlider(name='Dátum', value=(new_df.index[0],
    ↳ new_df.index[len(new_df)-1]), start=new_df.index[0], end=new_df.
    ↳ index[len(new_df)-1], width=width)
w2_rolling_window = pn.widgets.IntSlider(name='Gördül ablak ablakhossz',
    ↳ value=1000, start=1, end=100000, width=width)

```

A callback függvény kiegészül a görget ablak alapján történ adatfeldolgozással.

```

[11]: @pn.depends(iotype=w2_iotype, variable=w2_variable, daterange=w2_daterange,
    ↳ rolling_window=w2_rolling_window)
def load_variable2(iotype, variable, daterange, rolling_window):
    io_type = 'i'
    if iotype == 'Input':
        io_type = 'i'
    else:
        io_type = 'o'

    variables = new_df.loc[new_df['IO'] == io_type].NVariable.unique().tolist()
    w2_variable.options = variables
    dfl = new_df.loc[new_df['NVariable'] == variable]
    dfl = dfl.loc[(dfl.index >= daterange[0]) & (dfl.index <= daterange[1])]
    #dfl[variable] = dfl[variable] * rolling_window
    return hv.Curve(dfl, ('datetime', 'Date'), variable).opts(framewise=True)

```

```

[12]: log2_dmap = hv.DynamicMap(load_variable2)

```

Kiszámítjuk a gördül átlagot a megfelelő gördül ablak paraméter felhasználásával.

```

[13]: # Gördül átlag
smoothed = rolling(log2_dmap, rolling_window=w2_rolling_window.value).opts(
    color='green', marker='circle')

```

Kiszámítjuk a kiugró értékeket, a megfelelő gördül ablak paraméter felhasználásával.

```

[14]: # Kiugró értékek
outliers = rolling_outlier_std(log2_dmap, rolling_window=w2_rolling_window.
    ↳ value).opts(
    color='red', marker='triangle')

```

Megjelenítjük a kontrollokat és a grafikont.

```
[15]: pn.Row(pn.WidgetBox('## Log Explorer', w2_iotype, w2_variable, w2_daterange, w2_rolling_window), (log2_dmap * outliers).opts(width=600, padding=0.1))
```

```
[15]: Row
      [0] WidgetBox(css_classes=['widget-box'])
          [0] Markdown(str)
          [1] RadioButtonGroup(name='Input/Output', options=['Input', 'Output'],
value='Input', width=200)
          [2] Select(name='Modul', options=['kaz', 'er_kaz', ...], value='kaz',
width=200)
          [3] DateRangeSlider(end=Timestamp('2019-10-31 2...', name='Dátum',
start=Timestamp('2019-08-18 1...', value=(Timestamp('2019-08-18 11:...',
width=200)
          [4] IntSlider(end=100000, name='Gördül ablak a...', start=1, value=1000,
width=200)
      [1] HoloViews(DynamicMap)
```