

Data Science 01: Příprava a čištění dat (Data Preparation / Cleaning)

Získávání dat (Data Acquisition)

Dataset TimeLaps, vzniklý na základě časosběrného monitorování robotických zdicích prací, uložen ve formátu CSV

```
In [1]: # Instalace potřebných knihoven
        %%pip install pandas
        %%pip install numpy
```

```
In [2]: # Import potřebných knihoven
        import pandas as pd
        import numpy as np
```

```
In [3]: # Soubor je načten a přiřazen do proměnné ,df'
        other_path = '../data/00_Raw/timelaps.csv'
        df = pd.read_csv(other_path, header=0)
```

```
In [4]: # Zobrazení prvních 5 řádků datasetu
        print('Prvních 5 řádků datového rámce')
        df.head(5)
```

Prvních 5 řádků datového rámce

```
Out[4]:
```

	ID	TYPE	START	CAL	WALL	END
0	1	CORNER	13:52:18	13:52:24	13:52:41	13:52:59
1	2	HALF	13:52:59	13:53:02	13:53:19	13:53:35
2	3	BASIC	13:53:35	13:55:21	13:55:43	13:56:00
3	4	BASIC	13:56:00	13:56:06	13:56:20	13:56:37
4	5	BASIC	13:56:36	13:56:41	13:56:55	13:58:11

Přidání nebo změna názvů sloupců

```
In [5]: # Tvorba názvů sloupců
        headers = ['id', 'type_brick', 'time_start', 'time_verif', 'time_dest', 'time_end']
        print('Sloupce\n', headers)
```

Sloupce

```
['id', 'type_brick', 'time_start', 'time_verif', 'time_dest', 'time_end']
```

```
In [6]: # Nahrazení názvů sloupců a následná kontrola datového rámce
        df.columns = headers
        df.head()
```

```
Out[6]:
```

	id	type_brick	time_start	time_verif	time_dest	time_end
0	1	CORNER	13:52:18	13:52:24	13:52:41	13:52:59
1	2	HALF	13:52:59	13:53:02	13:53:19	13:53:35
2	3	BASIC	13:53:35	13:55:21	13:55:43	13:56:00
3	4	BASIC	13:56:00	13:56:06	13:56:20	13:56:37
4	5	BASIC	13:56:36	13:56:41	13:56:55	13:58:11

Analýza chybějících hodnot v datové sadě

```
In [7]: # Nahrazení symbolu „?“ chybějící hodnotou (NaN)
df = df.replace('?', np.nan)
df.head()
```

```
Out[7]:
```

	id	type_brick	time_start	time_verif	time_dest	time_end
0	1	CORNER	13:52:18	13:52:24	13:52:41	13:52:59
1	2	HALF	13:52:59	13:53:02	13:53:19	13:53:35
2	3	BASIC	13:53:35	13:55:21	13:55:43	13:56:00
3	4	BASIC	13:56:00	13:56:06	13:56:20	13:56:37
4	5	BASIC	13:56:36	13:56:41	13:56:55	13:58:11

```
In [8]: # Logická hodnota ,True‘ indikuje přítomnost chybějící hodnoty, zatímco ,False‘ označuje její
missing_data = df.isnull()
missing_data.head(5)
```

```
Out[8]:
```

	id	type_brick	time_start	time_verif	time_dest	time_end
0	False	False	False	False	False	False
1	False	False	False	False	False	False
2	False	False	False	False	False	False
3	False	False	False	False	False	False
4	False	False	False	False	False	False

```
In [9]: # Výpočet počtu chybějících hodnot v jednotlivých sloupcích datového rámce
for column in missing_data.columns.values.tolist():
    print(f'{missing_data[column].value_counts()}\n')
```

```
id
False    136
Name: count, dtype: int64

type_brick
False    136
Name: count, dtype: int64

time_start
False    136
Name: count, dtype: int64

time_verif
False    136
Name: count, dtype: int64

time_dest
False    136
Name: count, dtype: int64

time_end
False    136
Name: count, dtype: int64
```

Práce s chybějícími daty

Jak pracovat s chybějícími daty?

1. Odstranění dat:
 - a. Odstranění celého řádku
 - b. Odstranění celého sloupce
2. Nahrazení dat:
 - a. Nahrazení průměrnou hodnotou
 - b. Nahrazení nejčastější hodnotou (frekvencí)
 - c. Nahrazení na základě jiných funkcí

Výpočty a následné úpravy dat

1. Change "type_brick" data to category values:
 - a. BASIC -> 1
 - b. CORNER -> 2
 - c. HALF -> 3
 - d. END -> 4
2. Trasfeer values:
 - a. time_start (text: HH:MM:SS) -> time_start(int: SS)
 - b. time_verif (text: HH:MM:SS) -> time_verif(int: SS)
 - c. time_dest (text: HH:MM:SS) -> time_dest(int: SS)
 - d. time_end (text: HH:MM:SS) -> time_end(int: SS)
3. Calculate time cyclus:
 - a. $\text{time_verif} = \text{time_verif} - \text{time_start}$
 - b. $\text{time_dest} = \text{time_dest} - \text{time_start}$
 - c. $\text{time_end} = \text{time_end} - \text{time_start}$
 - d. $\text{time_start} = 0$

```
In [10]: # Konverze časové hodnoty
def time_convert(x):
    h,m,s = map(int,x.split(':'))
    return (h*60+m)*60+s
```

```
In [11]: df['time_start_sec'] = df.time_start.apply(time_convert)
df['time_verif_sec'] = df.time_verif.apply(time_convert)
df['time_dest_sec'] = df.time_dest.apply(time_convert)
df['time_end_sec'] = df.time_end.apply(time_convert)
df.head()
```

```
Out[11]:
```

	id	type_brick	time_start	time_verif	time_dest	time_end	time_start_sec	time_verif_sec	time_dest
0	1	CORNER	13:52:18	13:52:24	13:52:41	13:52:59	49938	49944	49941
1	2	HALF	13:52:59	13:53:02	13:53:19	13:53:35	49979	49982	49981
2	3	BASIC	13:53:35	13:55:21	13:55:43	13:56:00	50015	50121	50043
3	4	BASIC	13:56:00	13:56:06	13:56:20	13:56:37	50160	50166	50160
4	5	BASIC	13:56:36	13:56:41	13:56:55	13:58:11	50196	50201	50201

Kontrola a úprava formátu dat

```
In [12]: # Kontrola datového typu
df.dtypes
```

```
Out[12]: id                int64
type_brick              object
time_start              object
time_verif              object
time_dest               object
time_end                object
time_start_sec          int64
time_verif_sec          int64
time_dest_sec           int64
time_end_sec            int64
dtype: object
```

```
In [13]: # úprava formátu dat: Categories -> Int
df['type'] = df['type_brick'].replace(['CORNER', 'HALF', 'BASIC', 'END'], [2, 3, 1, 4]).infer_objects()
df.head()
```

C:\Users\Vjačeslav Usmanov\AppData\Local\Temp\ipykernel_23504\716486450.py:2: FutureWarning: Downcasting behavior in `replace` is deprecated and will be removed in a future version. To retain the old behavior, explicitly call `result.infer_objects(copy=False)`. To opt-in to the future behavior, set `pd.set_option('future.no_silent_downcasting', True)`

```
df['type'] = df['type_brick'].replace(['CORNER', 'HALF', 'BASIC', 'END'], [2, 3, 1, 4]).infer_objects(copy=False)
```

```
Out[13]:
```

	id	type_brick	time_start	time_verif	time_dest	time_end	time_start_sec	time_verif_sec	time_dest
0	1	CORNER	13:52:18	13:52:24	13:52:41	13:52:59	49938	49944	49941
1	2	HALF	13:52:59	13:53:02	13:53:19	13:53:35	49979	49982	49981
2	3	BASIC	13:53:35	13:55:21	13:55:43	13:56:00	50015	50121	50043
3	4	BASIC	13:56:00	13:56:06	13:56:20	13:56:37	50160	50166	50160
4	5	BASIC	13:56:36	13:56:41	13:56:55	13:58:11	50196	50201	50201

Výpočet doby pracovního cyklu

```
In [14]: df['start_to_verif'] = df['time_verif_sec'] - df['time_start_sec']
df['verif_to_dest'] = df['time_dest_sec'] - df['time_verif_sec']
df['dest_to_end'] = df['time_end_sec'] - df['time_dest_sec']
df['total_time'] = df['time_end_sec'] - df['time_start_sec']
df.head()
```

```
Out[14]:
```

	id	type_brick	time_start	time_verif	time_dest	time_end	time_start_sec	time_verif_sec	time_dest
0	1	CORNER	13:52:18	13:52:24	13:52:41	13:52:59	49938	49944	49944
1	2	HALF	13:52:59	13:53:02	13:53:19	13:53:35	49979	49982	49982
2	3	BASIC	13:53:35	13:55:21	13:55:43	13:56:00	50015	50121	50121
3	4	BASIC	13:56:00	13:56:06	13:56:20	13:56:37	50160	50166	50166
4	5	BASIC	13:56:36	13:56:41	13:56:55	13:58:11	50196	50201	50201

```
In [15]: df.describe()
```

```
Out[15]:
```

	id	time_start_sec	time_verif_sec	time_dest_sec	time_end_sec	type	start_to_verif
count	136.000000	136.000000	136.000000	136.000000	136.000000	136.000000	136.000000
mean	68.500000	53193.125000	53202.507353	53217.352941	53240.102941	1.250000	9.382353
std	39.403892	2905.472855	2904.759721	2903.065064	2895.630315	0.737865	9.248071
min	1.000000	48678.000000	48684.000000	48704.000000	48724.000000	1.000000	2.000000
25%	34.750000	50543.250000	50549.750000	50567.000000	50586.750000	1.000000	6.000000
50%	68.500000	51772.000000	51781.000000	51793.000000	51805.000000	1.000000	8.000000
75%	102.250000	55851.750000	55859.250000	55877.250000	55903.750000	1.000000	10.000000
max	136.000000	57450.000000	57467.000000	57473.000000	57482.000000	4.000000	106.000000

Identifikace a odstranění odlehlých hodnot

```
In [16]: # Nastavení horní a dolní meze pro odlehlé hodnoty
low_limit = 0.10
hi_limit = 0.90

q_low = df['total_time'].quantile(low_limit)
q_hi = df['total_time'].quantile(hi_limit)

df = df[(df['total_time'] < q_hi) & (df['total_time'] > q_low)]
df.info()
```

```
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
Index: 106 entries, 0 to 135
Data columns (total 15 columns):
#   Column                Non-Null Count  Dtype
---  -
0   id                     106 non-null   int64
1   type_brick             106 non-null   object
2   time_start             106 non-null   object
3   time_verif             106 non-null   object
4   time_dest              106 non-null   object
5   time_end               106 non-null   object
6   time_start_sec         106 non-null   int64
7   time_verif_sec         106 non-null   int64
8   time_dest_sec          106 non-null   int64
9   time_end_sec           106 non-null   int64
10  type                   106 non-null   int64
11  start_to_verif         106 non-null   int64
12  verif_to_dest          106 non-null   int64
13  dest_to_end            106 non-null   int64
14  total_time             106 non-null   int64
dtypes: int64(10), object(5)
memory usage: 13.2+ KB
```

```
In [17]: df.describe()
```

```
Out[17]:
```

	id	time_start_sec	time_verif_sec	time_dest_sec	time_end_sec	type	start_to_veri
count	106.000000	106.000000	106.000000	106.000000	106.000000	106.000000	106.000000
mean	69.622642	53179.698113	53188.084906	53203.000000	53220.660377	1.292453	8.386790
std	37.319586	2881.268663	2881.518674	2880.72757	2879.756921	0.780317	3.432530
min	1.000000	48678.000000	48684.000000	48704.000000	48724.000000	1.000000	2.000000
25%	39.250000	50539.750000	50547.250000	50565.000000	50580.250000	1.000000	6.000000
50%	67.500000	51736.500000	51745.500000	51757.000000	51772.500000	1.000000	8.000000
75%	102.750000	55879.250000	55885.750000	55905.750000	55921.250000	1.000000	10.000000
max	136.000000	57450.000000	57467.000000	57473.000000	57482.000000	4.000000	21.000000

Výpočet nejistoty

```
In [18]: def measurement_uncertainty(df, column, delta_t=1, k=2):
        """
        Výpočet nejistoty měření z časosběrných dat.

        Parametry:
        df          : pandas DataFrame s daty
        column      : název sloupce s měřením (např. čas v s)
        delta_t     : časové rozlišení přístroje (s)
        k           : koeficient rozšíření (default k=2)

        Návrátová hodnota:
        dict s výsledky
        """

        data = df[column].dropna()

        n = len(data)
        mean = data.mean()
```

```

s = data.std(ddof=1)

# Typ A
u_A = s / np.sqrt(n)

# Typ B (kvantizace)
u_B_single = (delta_t / 2) / np.sqrt(3)
u_B_mean = u_B_single / np.sqrt(n)

# Kombinovaná
u_c = np.sqrt(u_A**2 + u_B_mean**2)

# Rozšířená
U = k * u_c

return {
    "serie": column,
    "n": n,
    "mean": mean,
    "std_dev": s,
    "u_A": u_A,
    "u_B_single": u_B_single,
    "u_B_mean": u_B_mean,
    "u_c": u_c,
    "U": U
}

def report(result):
    print(f"{result['serie']}:")
    print(f"Kombinovaná nejistota: ({result['mean']:.2f} ± {result['u_c']:.2f})")
    print(f"Rozšířená nejistota: ({result['mean']:.2f} ± {result['U']:.2f}) s (k=2, 95%)")
    print(f"Nejistota Typ A (stochastická): {result['u_A']:.4f}")
    print(f"Nejistota Typ B (přístrojová / 1 měření): {result['u_B_single']:.4f}")
    print(f"Nejistota Typ B (přístrojová / průměr): {result['u_B_mean']:.4f}")
    print()

```

```

In [19]: result = measurement_uncertainty(df, 'total_time', delta_t=1)
report(result)

result = measurement_uncertainty(df, 'start_to_verif', delta_t=1)
report(result)

result = measurement_uncertainty(df, 'verif_to_dest', delta_t=1)
report(result)

result = measurement_uncertainty(df, 'dest_to_end', delta_t=1)
report(result)

```

total_time:
Kombinovaná nejistota: (40.96 ± 0.62)
Rozšířená nejistota: (40.96 ± 1.24) s (k=2, 95%)
Nejistota Typ A (stochastická): 0.6176
Nejistota Typ B (přístrojová / 1 měření): 0.2887
Nejistota Typ B (přístrojová / průměr): 0.0280

start_to_verif:
Kombinovaná nejistota: (8.39 ± 0.33)
Rozšířená nejistota: (8.39 ± 0.67) s (k=2, 95%)
Nejistota Typ A (stochastická): 0.3334
Nejistota Typ B (přístrojová / 1 měření): 0.2887
Nejistota Typ B (přístrojová / průměr): 0.0280

verif_to_dest:
Kombinovaná nejistota: (14.92 ± 0.34)
Rozšířená nejistota: (14.92 ± 0.67) s (k=2, 95%)
Nejistota Typ A (stochastická): 0.3349
Nejistota Typ B (přístrojová / 1 měření): 0.2887
Nejistota Typ B (přístrojová / průměr): 0.0280

dest_to_end:
Kombinovaná nejistota: (17.66 ± 0.60)
Rozšířená nejistota: (17.66 ± 1.20) s (k=2, 95%)
Nejistota Typ A (stochastická): 0.5993
Nejistota Typ B (přístrojová / 1 měření): 0.2887
Nejistota Typ B (přístrojová / průměr): 0.0280

Export datové sady do formátu CSV

```
In [20]: df.to_csv("../data/01_DataScience/clean_timelaps.csv", index=False)
```

Read/Save Other Data Formats

Data Formate	Read	Save
csv	pd.read_csv()	df.to_csv()
json	pd.read_json()	df.to_json()
excel	pd.read_excel()	df.to_excel()
hdf	pd.read_hdf()	df.to_hdf()
sql	pd.read_sql()	df.to_sql()

Autor / Organizace / Datum

Vjačeslav Usmanov, ČVUT v Praze, Fakulta stavební

Přehled změn

Datum (YYYY-MM-DD)	Verze	Autor změny	Popis změny
2026-01-18	1.1	Vjačeslav Usmanov	added DS_01_Data_Cleaning.ipnyb
2026-02-10	1.2	Vjačeslav Usmanov	changed DS_01_Data_Cleaning.ipnyb