

```
In [2]: """
Created on Thu Jan 30 17:46:18 2025

@author: Thierry ALLEM

TRAITEMENT DE LA BASE DE DONNES SYNOP INCLUANT DES DONNEES METEOROLOGIQUES

"""
```

```
Out[2]: '\nCreated on Thu Jan 30 17:46:18 2025\n\n@author: Thierry ALLEM\n\n\nTRAITEMENT DE LA BASE DE DONNES SYNOP INCLUANT DES DONNEES METEOROLOGIQUES\n\n'
```

```
In [3]: import pandas as pd
import numpy as np
import seaborn as sns
import matplotlib.pyplot as plt
import os
from tqdm import tqdm
import warnings
warnings.filterwarnings('ignore')
```

```
In [4]: # Importation du fichier des relevés de températures
# Lecture du fichier CSV
df_meteo = pd.read_csv("donnees-synop-essentielles-omm.csv", sep=';', encoding='utf-8')
df_meteo.head()
```

Out[4]:

	ID OMM station	Date	Pression au niveau mer	Variation de pression en 3 heures	Type de tendance barométrique	Direction du vent moyen 10 mn	Vitesse du vent moyen 10 mn	Température	Point de rosée	Humidité	...	Altitude	communes (name)	communes (code)	EPCI (name)	EPCI (code)
0	7558	2010-01-05T10:00:00+01:00	100280.0	-50.0	5.0	260.0	1.5	275.75	275.75	100.0	...	712	Millau	12145	CC de Millau Grands Causses	241200567.0
1	61976	2010-01-05T10:00:00+01:00	100990.0	NaN	NaN	NaN	NaN	305.45	299.05	69.0	...	7	NaN	NaN	NaN	NaN
2	7027	2010-01-05T13:00:00+01:00	100720.0	-190.0	8.0	200.0	3.6	273.65	271.75	87.0	...	67	Carpiquet	14137	CU Caen la Mer	200065597.0
3	7110	2010-01-05T13:00:00+01:00	100750.0	-230.0	8.0	210.0	4.1	276.95	272.55	73.0	...	94	Guipavas	29075	Brest Métropole	242900314.0
4	7591	2010-01-05T13:00:00+01:00	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	274.45	269.05	67.0	...	871	Embrun	05046	CC Serre- Ponçon	200067742.0

5 rows × 82 columns



In [5]: df\_meteo.info()

```
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>  
RangeIndex: 2557951 entries, 0 to 2557950  
Data columns (total 82 columns):
```

#	Column	Dtype
0	ID OMM station	int64
1	Date	object
2	Pression au niveau mer	float64
3	Variation de pression en 3 heures	float64
4	Type de tendance barométrique	float64
5	Direction du vent moyen 10 mn	float64
6	Vitesse du vent moyen 10 mn	float64
7	Température	float64
8	Point de rosée	float64
9	Humidité	float64
10	Visibilité horizontale	float64
11	Temps présent	float64
12	Temps passé 1	float64
13	Temps passé 2	float64
14	Nebulosité totale	float64
15	Nébulosité des nuages de l' étage inférieur	float64
16	Hauteur de la base des nuages de l'étage inférieur	float64
17	Type des nuages de l'étage inférieur	float64
18	Type des nuages de l'étage moyen	float64
19	Type des nuages de l'étage supérieur	float64
20	Pression station	float64
21	Niveau barométrique	float64
22	Géopotentiel	float64
23	Variation de pression en 24 heures	float64
24	Température minimale sur 12 heures	float64
25	Température minimale sur 24 heures	float64
26	Température maximale sur 12 heures	float64
27	Température maximale sur 24 heures	float64
28	Température minimale du sol sur 12 heures	float64
29	Méthode de mesure Température du thermomètre mouillé	float64
30	Température du thermomètre mouillé	float64
31	Rafale sur les 10 dernières minutes	float64
32	Rafales sur une période	float64
33	Periode de mesure de la rafale	float64
34	Etat du sol	float64
35	Hauteur totale de la couche de neige, glace, autre au sol	float64
36	Hauteur de la neige fraîche	float64
37	Periode de mesure de la neige fraîche	float64
38	Précipitations dans la dernière heure	float64
39	Précipitations dans les 3 dernières heures	float64
40	Précipitations dans les 6 dernières heures	float64
41	Précipitations dans les 12 dernières heures	float64
42	Précipitations dans les 24 dernières heures	float64
43	Phénomène spécial 1	float64
44	Phénomène spécial 2	float64
45	Phénomène spécial 3	float64

```

46 Phénomène spécial 4 float64
47 Nébulosité couche nuageuse 1 float64
48 Type nuage 1 float64
49 Hauteur de base 1 float64
50 Nébulosité couche nuageuse 2 float64
51 Type nuage 2 float64
52 Hauteur de base 2 float64
53 Nébulosité couche nuageuse 3 float64
54 Type nuage 3 float64
55 Hauteur de base 3 float64
56 Nébulosité couche nuageuse 4 float64
57 Type nuage 4 float64
58 Hauteur de base 4 float64
59 Coordonnees object
60 Nom object
61 Type de tendance barométrique.1 object
62 Temps passé 1.1 object
63 Temps présent.1 object
64 Température (°C) float64
65 Température minimale sur 12 heures (°C) float64
66 Température minimale sur 24 heures (°C) float64
67 Température maximale sur 12 heures (°C) float64
68 Température maximale sur 24 heures (°C) float64
69 Température minimale du sol sur 12 heures (en °C) float64
70 Latitude float64
71 Longitude float64
72 Altitude int64
73 communes (name) object
74 communes (code) object
75 EPCI (name) object
76 EPCI (code) float64
77 department (name) object
78 department (code) object
79 region (name) object
80 region (code) float64
81 mois_de_l_annee int64
dtypes: float64(67), int64(3), object(12)
memory usage: 1.6+ GB

```

```

In [6]: # Renommage de colonnes
colonnes_rename = {
    'Date': 'date_heure',
    'Température': 'temperature_K',
    'Humidité': 'humidite_relative',
    'Température (°C)': 'temperature_C',
    'region (name)': 'region'}
df_meteo.rename(columns=colonnes_rename, inplace=True)
df_meteo.info()

```

```
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>  
RangeIndex: 2557951 entries, 0 to 2557950  
Data columns (total 82 columns):
```

#	Column	Dtype
0	ID OMM station	int64
1	date_heure	object
2	Pression au niveau mer	float64
3	Variation de pression en 3 heures	float64
4	Type de tendance barométrique	float64
5	Direction du vent moyen 10 mn	float64
6	Vitesse du vent moyen 10 mn	float64
7	temperature_K	float64
8	Point de rosée	float64
9	humidite_relative	float64
10	Visibilité horizontale	float64
11	Temps présent	float64
12	Temps passé 1	float64
13	Temps passé 2	float64
14	Nebulosité totale	float64
15	Nébulosité des nuages de l' étage inférieur	float64
16	Hauteur de la base des nuages de l'étage inférieur	float64
17	Type des nuages de l'étage inférieur	float64
18	Type des nuages de l'étage moyen	float64
19	Type des nuages de l'étage supérieur	float64
20	Pression station	float64
21	Niveau barométrique	float64
22	Géopotentiel	float64
23	Variation de pression en 24 heures	float64
24	Température minimale sur 12 heures	float64
25	Température minimale sur 24 heures	float64
26	Température maximale sur 12 heures	float64
27	Température maximale sur 24 heures	float64
28	Température minimale du sol sur 12 heures	float64
29	Méthode de mesure Température du thermomètre mouillé	float64
30	Température du thermomètre mouillé	float64
31	Rafale sur les 10 dernières minutes	float64
32	Rafales sur une période	float64
33	Periode de mesure de la rafale	float64
34	Etat du sol	float64
35	Hauteur totale de la couche de neige, glace, autre au sol	float64
36	Hauteur de la neige fraîche	float64
37	Periode de mesure de la neige fraîche	float64
38	Précipitations dans la dernière heure	float64
39	Précipitations dans les 3 dernières heures	float64
40	Précipitations dans les 6 dernières heures	float64
41	Précipitations dans les 12 dernières heures	float64
42	Précipitations dans les 24 dernières heures	float64
43	Phénomène spécial 1	float64
44	Phénomène spécial 2	float64
45	Phénomène spécial 3	float64

```

46 Phénomène spécial 4 float64
47 Nébulosité couche nuageuse 1 float64
48 Type nuage 1 float64
49 Hauteur de base 1 float64
50 Nébulosité couche nuageuse 2 float64
51 Type nuage 2 float64
52 Hauteur de base 2 float64
53 Nébulosité couche nuageuse 3 float64
54 Type nuage 3 float64
55 Hauteur de base 3 float64
56 Nébulosité couche nuageuse 4 float64
57 Type nuage 4 float64
58 Hauteur de base 4 float64
59 Coordonnees object
60 Nom object
61 Type de tendance barométrique.1 object
62 Temps passé 1.1 object
63 Temps présent.1 object
64 temperature_C float64
65 Température minimale sur 12 heures (°C) float64
66 Température minimale sur 24 heures (°C) float64
67 Température maximale sur 12 heures (°C) float64
68 Température maximale sur 24 heures (°C) float64
69 Température minimale du sol sur 12 heures (en °C) float64
70 Latitude float64
71 Longitude float64
72 Altitude int64
73 communes (name) object
74 communes (code) object
75 EPCI (name) object
76 EPCI (code) float64
77 department (name) object
78 department (code) object
79 region object
80 region (code) float64
81 mois_de_l_annee int64
dtypes: float64(67), int64(3), object(12)
memory usage: 1.6+ GB

```

```

In [7]: # Filtrage et affichage de toutes les lignes avec des doublons en fonction des colonnes 'date_heure', 'region' et 'ID OMM station'
doublons_lignes = df_meteo[df_meteo.duplicated(subset=['date_heure', 'region', 'ID OMM station'], keep=False)]

# Affichage des doublons avec toutes leurs colonnes
print(doublons_lignes)

```

	ID OMM	station	date_heure	Pression au niveau mer	\
88109	7471	2016-12-21T16:00:00+01:00		NaN	
152318	7280	2016-05-06T14:00:00+02:00		101290.0	
237752	7510	2015-03-29T08:00:00+02:00		102480.0	
412763	7280	2016-05-06T14:00:00+02:00		101290.0	
555913	7471	2016-12-20T13:00:00+01:00		NaN	
785539	7471	2016-12-21T16:00:00+01:00		NaN	
874912	7510	2015-03-29T08:00:00+02:00		102480.0	
896432	7650	2011-01-12T13:00:00+01:00		102170.0	
949487	7471	2016-12-20T13:00:00+01:00		NaN	
1116732	7650	2011-01-12T13:00:00+01:00		102170.0	

	Variation de pression en 3 heures	Type de tendance barométrique	\
88109	-20.0	5.0	
152318	-160.0	8.0	
237752	-10.0	8.0	
412763	-160.0	8.0	
555913	-20.0	8.0	
785539	-20.0	5.0	
874912	-10.0	8.0	
896432	40.0	0.0	
949487	-20.0	8.0	
1116732	40.0	0.0	

	Direction du vent moyen 10 mn	Vitesse du vent moyen 10 mn	\
88109	0.0	0.0	
152318	170.0	8.2	
237752	250.0	3.6	
412763	170.0	8.1	
555913	0.0	0.0	
785539	0.0	0.0	
874912	250.0	3.7	
896432	320.0	3.1	
949487	0.0	0.0	
1116732	320.0	3.1	

	temperature_K	Point de rosée	humidite_relative	...	Altitude	\
88109	273.35	272.75	96.0	...	833	
152318	294.75	279.45	37.0	...	219	
237752	284.25	282.35	88.0	...	47	
412763	294.75	279.45	37.0	...	219	
555913	274.75	273.85	94.0	...	833	
785539	273.35	272.75	96.0	...	833	
874912	284.25	282.35	88.0	...	47	
896432	285.05	276.25	55.0	...	9	
949487	274.75	273.85	94.0	...	833	
1116732	285.05	276.25	55.0	...	9	

	communes (name)	communes (code)	EPCI (name)	\
88109	Chaspuzac	43062	CA du Puy-en-Velay	
152318	Ouges	21473	Dijon Métropole	

237752	Mérignac	33281	Bordeaux Métropole
412763	Ouges	21473	Dijon Métropole
555913	Chaspuzac	43062	CA du Puy-en-Velay
785539	Chaspuzac	43062	CA du Puy-en-Velay
874912	Mérignac	33281	Bordeaux Métropole
896432	Marignane	13054	Métropole d'Aix-Marseille-Provence
949487	Chaspuzac	43062	CA du Puy-en-Velay
1116732	Marignane	13054	Métropole d'Aix-Marseille-Provence

	EPCI (code)	department (name)	department (code)	\
88109	200073419.0	Haute-Loire	43	
152318	242100410.0	Côte-d'Or	21	
237752	243300316.0	Gironde	33	
412763	242100410.0	Côte-d'Or	21	
555913	200073419.0	Haute-Loire	43	
785539	200073419.0	Haute-Loire	43	
874912	243300316.0	Gironde	33	
896432	200054807.0	Bouches-du-Rhône	13	
949487	200073419.0	Haute-Loire	43	
1116732	200054807.0	Bouches-du-Rhône	13	

	region	region (code)	mois_de_l_annee
88109	Auvergne-Rhône-Alpes	84.0	12
152318	Bourgogne-Franche-Comté	27.0	5
237752	Nouvelle-Aquitaine	75.0	3
412763	Bourgogne-Franche-Comté	27.0	5
555913	Auvergne-Rhône-Alpes	84.0	12
785539	Auvergne-Rhône-Alpes	84.0	12
874912	Nouvelle-Aquitaine	75.0	3
896432	Provence-Alpes-Côte d'Azur	93.0	1
949487	Auvergne-Rhône-Alpes	84.0	12
1116732	Provence-Alpes-Côte d'Azur	93.0	1

[10 rows x 82 columns]

```
In [8]: # Suppression des doublons en conservant seulement la première occurrence
df_meteo = df_meteo.drop_duplicates(subset=['date_heure', 'region', 'ID OMM station'], keep='first')
```

```
In [9]: # Filtrage et affichage de toutes les lignes avec des doublons en fonction des colonnes 'date_heure', 'region' et 'ID OMM station'
doublons_lignes2 = df_meteo[df_meteo.duplicated(subset=['date_heure', 'region', 'ID OMM station'], keep=False)]

# Affichage des doublons avec toutes leurs colonnes
print(doublons_lignes2)
```



Empty DataFrame

Columns: [ID OMM station, date\_heure, Pression au niveau mer, Variation de pression en 3 heures, Type de tendance barométrique, Direction du vent moyen 10 mn, Vitesse du vent moyen 10 mn, temperature\_K, Point de rosée, humidite\_relative, Visibilité horizontale, Temps présent, Temps passé 1, Temps passé 2, Nebulosité totale, Nébulosité des nuages de l' étage inférieur, Hauteur de la base des nuages de l' étage inférieur, Type des nuages de l' étage inférieur, Type des nuages de l' étage moyen, Type des nuages de l' étage supérieur, Pression station, Niveau barométrique, Géopotential, Variation de pression en 24 heures, Température minimale sur 12 heures, Température minimale sur 24 heures, Température maximale sur 12 heures, Température maximale sur 24 heures, Méthode de mesure Température du thermomètre mouillé, Température du thermomètre mouillé, Rafale sur les 10 dernières minutes, Rafales sur une période, Période de mesure de la rafale, Etat du sol, Hauteur totale de la couche de neige, glace, autre au sol, Hauteur de la neige fraîche, Période de mesure de la neige fraîche, Précipitations dans la dernière heure, Précipitations dans les 3 dernières heures, Précipitations dans les 6 dernières heures, Précipitations dans les 12 dernières heures, Précipitations dans les 24 dernières heures, Phénomène spécial 1, Phénomène spécial 2, Phénomène spécial 3, Phénomène spécial 4, Nébulosité couche nuageuse 1, Type nuage 1, Hauteur de base 1, Nébulosité couche nuageuse 2, Type nuage 2, Hauteur de base 2, Nébulosité couche nuageuse 3, Type nuage 3, Hauteur de base 3, Nébulosité couche nuageuse 4, Type nuage 4, Hauteur de base 4, Coordonnées, Nom, Type de tendance barométrique.1, Temps passé 1.1, Temps présent.1, temperature\_C, Température minimale sur 12 heures (°C), Température minimale sur 24 heures (°C), Température maximale sur 12 heures (°C), Température maximale sur 24 heures (°C), Température minimale du sol sur 12 heures (en °C), Latitude, Longitude, Altitude, communes (name), communes (code), EPCI (name), EPCI (code), département (name), département (code), region, region (code), mois\_de\_l\_annee]  
Index: []

[0 rows x 82 columns]

```
In [10]: # Suppression de colonnes non utiles dans cette étude
colonnes_to_drop_humidite = [
    0, 2, 3, 4, 5, 7, 8, 10, 11, 12, 13, 14, 15, 16, 17, 18, 19, 20, 21, 22, 23,
    24, 25, 26, 27, 28, 29, 30, 31, 32, 33, 34, 35, 36, 37, 38, 39, 40, 41,
    42, 43, 44, 45, 46, 47, 48, 49, 50, 51, 52, 53, 54, 55, 56, 57, 58, 59,
    60, 61, 62, 63, 65, 66, 67, 68, 69, 70, 71, 72, 73, 74, 75, 76, 77, 78
]
df_meteo = df_meteo.drop(df_meteo.columns[colonnes_to_drop_humidite], axis=1)
df_meteo.info()
```

<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>

Index: 2557946 entries, 0 to 2557950

Data columns (total 7 columns):

#	Column	Dtype
0	date_heure	object
1	Vitesse du vent moyen 10 mn	float64
2	humidite_relative	float64
3	temperature_C	float64
4	region	object
5	region (code)	float64
6	mois_de_l_annee	int64

dtypes: float64(4), int64(1), object(2)

memory usage: 156.1+ MB

```
In [11]: df_meteo['region'].unique()
```

```
Out[11]: array(['Occitanie', nan, 'Normandie', 'Bretagne',  
              'Provence-Alpes-Côte d'Azur', 'Martinique', 'Hauts-de-France',  
              'Île-de-France', 'Guyane', 'Corse', 'Grand Est',  
              'Nouvelle-Aquitaine', 'Bourgogne-Franche-Comté',  
              'Pays de la Loire', 'Auvergne-Rhône-Alpes', 'La Réunion',  
              'Centre-Val de Loire', 'Guadeloupe', 'Mayotte',  
              'Terres australes et antarctiques françaises', 'Saint-Barthélemy',  
              'Saint-Pierre-et-Miquelon'], dtype=object)
```

```
In [12]: # Suppression des lignes de régions non concernées par cette étude  
regions_a_exclure = [  
    np.nan, 'Martinique', 'Guyane', 'Corse', 'La Réunion', 'Guadeloupe',  
    'Mayotte', 'Saint-Barthélemy', 'Terres australes et antarctiques françaises',  
    'Saint-Pierre-et-Miquelon'  
]  
df_meteo = df_meteo[~df_meteo['region'].isin(regions_a_exclure)]  
df_meteo['region'].unique()
```

```
Out[12]: array(['Occitanie', 'Normandie', 'Bretagne', 'Provence-Alpes-Côte d'Azur',  
              'Hauts-de-France', 'Île-de-France', 'Grand Est',  
              'Nouvelle-Aquitaine', 'Bourgogne-Franche-Comté',  
              'Pays de la Loire', 'Auvergne-Rhône-Alpes', 'Centre-Val de Loire'],  
              dtype=object)
```

```
In [13]: # Renommage des valeurs de 'region'  
renommage_regions = {  
    'Occitanie': 'OCCITANIE',  
    'Normandie': 'NORMANDIE',  
    'Bretagne': 'BRETAGNE',  
    'Provence-Alpes-Côte d'Azur': 'PROVENCE ALPES COTE D AZUR',  
    'Hauts-de-France': 'HAUTS DE FRANCE',  
    'Île-de-France': 'ILE DE FRANCE',  
    'Grand Est': 'GRAND EST',  
    'Nouvelle-Aquitaine': 'NOUVELLE AQUITAINE',  
    'Bourgogne-Franche-Comté': 'BOURGOGNE FRANCHE COMTE',  
    'Pays de la Loire': 'PAYS DE LA LOIRE',  
    'Auvergne-Rhône-Alpes': 'AUVERGNE RHONE ALPES',  
    'Centre-Val de Loire': 'CENTRE VAL DE LOIRE'  
}  
df_meteo['region'] = df_meteo['region'].replace(renommage_regions)  
df_meteo['region'].unique()
```

```
Out[13]: array(['OCCITANIE', 'NORMANDIE', 'BRETAGNE', 'PROVENCE ALPES COTE D AZUR',  
              'HAUTS DE FRANCE', 'ILE DE FRANCE', 'GRAND EST',  
              'NOUVELLE AQUITAINE', 'BOURGOGNE FRANCHE COMTE',  
              'PAYS DE LA LOIRE', 'AUVERGNE RHONE ALPES', 'CENTRE VAL DE LOIRE'],  
              dtype=object)
```

```
In [14]: # Conversion des dates avec gestion des fuseaux horaires  
df_meteo["date_heure"] = pd.to_datetime(df_meteo["date_heure"], errors='coerce', utc=True)
```

```

# Conversion à l'heure française
df_meteo["date_heure"] = df_meteo["date_heure"].dt.tz_convert("Europe/Paris")

# Suppression de la mention de fuseau tout en conservant l'heure correcte
df_meteo["date_heure"] = df_meteo["date_heure"].dt.tz_localize(None)

# Extraction de l'année
df_meteo['annee'] = df_meteo['date_heure'].dt.year

# Ajout d'une colonne 'date' avec le format 'yyyy-mm-dd'
df_meteo['date'] = df_meteo['date_heure'].dt.strftime('%Y-%m-%d')

# Ajout d'une colonne 'heure' à l'heure française
df_meteo['heure'] = df_meteo['date_heure'].dt.strftime('%H:%M')

df_meteo.info()

```

```

<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
Index: 1741602 entries, 0 to 2557950
Data columns (total 10 columns):
#   Column                                Dtype
---  -
0   date_heure                           datetime64[ns]
1   Vitesse du vent moyen 10 mn          float64
2   humidite_relative                    float64
3   temperature_C                        float64
4   region                               object
5   region (code)                        float64
6   mois_de_l_annee                      int64
7   annee                                int32
8   date                                 object
9   heure                                object
dtypes: datetime64[ns](1), float64(4), int32(1), int64(1), object(3)
memory usage: 139.5+ MB

```

```

In [15]: # Suppression des valeurs NaT après conversion
df_meteo = df_meteo.dropna(subset=["date_heure"])

```

```

In [16]: # Filtrage des années pour limiter le dataset de 2013 à 2022 inclus
df_meteo = df_meteo[(df_meteo["annee"] >= 2013) & (df_meteo["annee"] <= 2022)]

# Vérification
print(df_meteo['annee'].unique())

```

```

[2013 2015 2014 2016 2017 2018 2019 2020 2022 2021]

```

```

In [17]: # recherche des valeurs manquantes
df_meteo.isna().sum()

```

```
Out[17]: date_heure          0
Vitesse du vent moyen 10 mn  3117
humidite_relative            10525
temperature_C               9768
region                      0
region (code)               0
mois_de_l_annee             0
annee                       0
date                        0
heure                       0
dtype: int64
```

```
In [18]: # Remplacement des NaN par 0 dans tout Le dataframe
df_meteo.fillna(0, inplace=True)
df_meteo.isna().sum()
```

```
Out[18]: date_heure          0
Vitesse du vent moyen 10 mn  0
humidite_relative            0
temperature_C               0
region                      0
region (code)               0
mois_de_l_annee             0
annee                       0
date                        0
heure                       0
dtype: int64
```

```
In [19]: # ***** Ajout des températures ressenties sous l'effet du vent et de l'humidité *****
```

```
In [20]: # Fonction
def calcul_temperature_ressentie(df):
    # Conversion vitesse vent m/s en km/h
    df['vent_kmh'] = df['Vitesse du vent moyen 10 mn'] * 3.6

    # Formule du refroidissement éolien (Wind Chill Index)
    wind_chill = (
        13.12
        + 0.6215 * df['temperature_C']
        - 11.37 * np.power(df['vent_kmh'], 0.16)
        + 0.3965 * df['temperature_C'] * np.power(df['vent_kmh'], 0.16)
    )

    # Formule du Heat Index (simplifiée)
    hi_coeffs = [
        -8.78469475556, 1.61139411, 2.33854883889, -0.14611605,
        -0.012308094, -0.016424827778, 0.002211732, 0.00072546, -0.000003582
    ]
    T = df['temperature_C']
    RH = df['humidite_relative']
```

```

heat_index = (
    hi_coeffs[0]
    + hi_coeffs[1] * T
    + hi_coeffs[2] * RH
    + hi_coeffs[3] * T * RH
    + hi_coeffs[4] * T**2
    + hi_coeffs[5] * RH**2
    + hi_coeffs[6] * T**2 * RH
    + hi_coeffs[7] * T * RH**2
    + hi_coeffs[8] * T**2 * RH**2
)

# Conditions d'application
conditions = [
    (df['temperature_C'] <= 10) & (df['vent_kmh'] > 4.8), # Wind Chill
    (df['temperature_C'] >= 27) & (df['humidite_relative'] > 40), # Heat Index
]
choices = [wind_chill, heat_index]

# Valeur ressentie par défaut = température réelle
df['temperature_ressentie'] = np.select(conditions, choices, default=df['temperature_C'])

return df.drop(columns=['vent_kmh'])

```

```

In [21]: # Application de la fonction
df_meteo = calcul_temperature_ressentie(df_meteo)

```

```

In [22]: # Suppression de la colonne 'humidite_relative'
df_meteo = df_meteo.drop(columns=['humidite_relative'])
df_meteo.head()

```

```

Out[22]:

```

	date_heure	Vitesse du vent moyen 10 mn	temperature_C	region	region (code)	mois_de_l_annee	annee	date	heure	temperature_ressentie
1788	2013-03-05 04:00:00	14.9	11.8	OCCITANIE	76.0	3	2013	2013-03-05	04:00	11.800000
1790	2013-03-05 07:00:00	1.5	2.8	NORMANDIE	28.0	3	2013	2013-03-05	07:00	1.422594
1791	2013-03-05 07:00:00	0.0	-3.0	GRAND EST	44.0	3	2013	2013-03-05	07:00	-3.000000
1792	2013-03-05 07:00:00	10.3	10.0	AUVERGNE RHONE ALPES	84.0	3	2013	2013-03-05	07:00	6.134590
1793	2013-03-05 07:00:00	13.9	11.1	OCCITANIE	76.0	3	2013	2013-03-05	07:00	11.100000

```
In [23]: df_meteo.info()
```

```
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
Index: 1159540 entries, 1788 to 2557459
Data columns (total 10 columns):
#   Column                                Non-Null Count  Dtype
---  -
0   date_heure                            1159540 non-null  datetime64[ns]
1   Vitesse du vent moyen 10 mn          1159540 non-null  float64
2   temperature_C                        1159540 non-null  float64
3   region                               1159540 non-null  object
4   region (code)                        1159540 non-null  float64
5   mois_de_l_annee                      1159540 non-null  int64
6   annee                                1159540 non-null  int32
7   date                                 1159540 non-null  object
8   heure                                1159540 non-null  object
9   temperature_ressentie                1159540 non-null  float64
dtypes: datetime64[ns](1), float64(4), int32(1), int64(1), object(3)
memory usage: 92.9+ MB
```

```
In [24]: # Export
df_meteo.to_csv('df_temperature_ressentie.csv', index=False)
df_meteo.info()
```

```
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
Index: 1159540 entries, 1788 to 2557459
Data columns (total 10 columns):
#   Column                                Non-Null Count  Dtype
---  -
0   date_heure                            1159540 non-null  datetime64[ns]
1   Vitesse du vent moyen 10 mn          1159540 non-null  float64
2   temperature_C                        1159540 non-null  float64
3   region                               1159540 non-null  object
4   region (code)                        1159540 non-null  float64
5   mois_de_l_annee                      1159540 non-null  int64
6   annee                                1159540 non-null  int32
7   date                                 1159540 non-null  object
8   heure                                1159540 non-null  object
9   temperature_ressentie                1159540 non-null  float64
dtypes: datetime64[ns](1), float64(4), int32(1), int64(1), object(3)
memory usage: 92.9+ MB
```

```
In [25]: # ***** INTERPOLATION DES DONNEES METEO POUR OBTENIR DES DONNEES PAR PAS DE 30 MINUTES *****
# ***** CALCUL DES MOYENNES ET INTERPOLATION DES DONNEES *****
```

```
In [26]: # Colonnes à interpoler
columns_to_interpolate = ['Vitesse du vent moyen 10 mn', 'temperature_C', 'temperature_ressentie']

# Calcul des moyennes pour chaque combinaison de date_heure et région
df_meteo_grouped = df_meteo.groupby(["date_heure", "region"], as_index=False).mean(numeric_only=True)
```

```

# Création de la plage de dates avec un pas de 30 minutes
date_range = pd.date_range(
    start="2013-01-01 00:00:00",
    end="2022-12-31 23:00:00",
    freq="30min")

# Création du DataFrame de référence
regions = df_meteo['region'].unique()
all_dates = pd.DataFrame({
    "date_heure": np.tile(date_range, len(regions)),
    "region": np.repeat(regions, len(date_range))
})

# Jointure pour aligner les dates avec df_meteo_grouped
df_meteo_aligned = pd.merge(
    all_dates, df_meteo_grouped,
    on=["date_heure", "region"],
    how="left"
)

# Interpolation par région avec affichage d'une barre de progression
tqdm.pandas(desc="Interpolation des données")

# Interpolation des colonnes sélectionnées
interpolated_df = df_meteo_aligned.groupby("region").progress_apply(
    lambda group: group.set_index("date_heure")[columns_to_interpolate]
    .interpolate(method="time", limit_direction="both")
    .reset_index()
)

# Fusion avec les autres colonnes
interpolated_df = pd.merge(
    df_meteo_aligned.drop(columns=columns_to_interpolate),
    interpolated_df,
    on=["date_heure", "region"],
    how="left"
)

# Suppression de colonnes non utiles
colonnes_to_drop_interpolated = ['region (code)', 'mois_de_l_annee', 'annee']
interpolated_df = interpolated_df.drop(colonnes_to_drop_interpolated, axis = 1)

# Tri et sauvegarde des résultats
df_interpolated = interpolated_df.sort_values(['region', 'date_heure'])
df_interpolated.to_csv("df_meteo_interpolated.csv", index=False)

```

Interpolation des données: 100%|██████████| 12/12 [00:00<00:00, 13.96it/s]

In [27]: df\_interpolated.head()

Out[27]:

	date_heure	region	Vitesse du vent moyen 10 mn	temperature_C	temperature_ressentie
525885	2013-01-01 00:00:00	AUVERGNE RHONE ALPES	8.475000	7.375000	3.347231
525886	2013-01-01 00:30:00	AUVERGNE RHONE ALPES	8.475000	7.375000	3.347231
525887	2013-01-01 01:00:00	AUVERGNE RHONE ALPES	8.475000	7.375000	3.347231
525888	2013-01-01 01:30:00	AUVERGNE RHONE ALPES	8.154167	7.416667	3.548545
525889	2013-01-01 02:00:00	AUVERGNE RHONE ALPES	7.833333	7.458333	3.749860

In [28]: `df_interpolated.info()`

```
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
Index: 2103540 entries, 525885 to 1227064
Data columns (total 5 columns):
#   Column                                Dtype
---  -
0   date_heure                            datetime64[ns]
1   region                                object
2   Vitesse du vent moyen 10 mn          float64
3   temperature_C                        float64
4   temperature_ressentie                float64
dtypes: datetime64[ns](1), float64(3), object(1)
memory usage: 96.3+ MB
```

In [31]: `print("Valeurs manquantes:", df_interpolated.isna().sum())`

```
Valeurs manquantes: date_heure      0
region                0
Vitesse du vent moyen 10 mn    0
temperature_C          0
temperature_ressentie    0
dtype: int64
```