

Rapport d'analyse des présences des joueurs aux entraînements

Plan d'expérience

Emmanuel GOHORY
IMT17

27 février 2026

Table des matières

Chapitre 1

Introduction

1.1 Contexte de l'expérience

Cette étude s'inscrit dans le cours de *Plan d'expérience* de ma deuxième année d'ingénieur en formation continue à Phelma. Il nous a été demandé de prévoir et mener un plan d'expérience sur le sujet de notre choix.

Aussi, en tant que joueur de rugby à XV pour le club de rugby de Pont de Claix, l'US 2 Ponts, j'ai décidé de mener une étude sur le taux de présence des joueurs aux entraînements en fonction de critères *évidents*. Les joueurs sont tenus d'assister, autant que faire ce peut, à deux entraînements par semaine, le mardi et le jeudi soir (de 19h30 à 21h). Le dimanche un match du championnat dans lequel évolue l'équipe peut être disputé pour classer l'équipe dans sa poule et décider de sa participation, ou non, aux phases finales de la compétition Régionale 1. L'enjeu pour le club, est de se classer le plus haut de participer à ces phases finales, de décrocher un titre et/ou de monter de division pour la saison prochaine afin d'attirer joueurs et sponsors. Il y a donc, un fort besoin de connaître la présence aux entraînements afin de structurer des entraînements adaptés aux nombres de joueurs présents afin de créer une équipe capable de relever ces défis.

Ces faits définis, il apparaît clair que comprendre les facteurs qui peuvent influer sur la quantité de joueurs aux entraînements est, donc, primordial. C'est pourquoi, je décrirais tout au long de ce document, la méthode utilisée, les résultats mesurés et les analyses et/ou conclusions que l'on peut en tirer.

1.2 Portée de l'expérience

Comme implicité dans la partie précédente, cette étude se concentre sur l'effectif senior de l'US 2 Ponts sur la saison actuelle, 2025-2026.

Ainsi, l'étude couvre la période de la pré-saison à aujourd'hui et concerne un effectif total de joueurs avoisinant 70.

En détail :

- Période de mi-aout 2025 à mi-février 2026 à raison de deux entraînements par semaine (sauf période de repos et vacances) soit 47 entraînements
- Effectif total de 74 joueurs

Les critères/facteurs choisient pour ces expériences sont :

- la météo
 - le temps observé
 - la température mesurée
- le jour de l'entraînement
- si un match est prévu en fin de semaine ou si c'est une semaine de repos

Chapitre 2

Méthode

2.1 Collecte des données

2.1.1 Nombre de joueurs

Connaitre le nombre de personne s'étant rendu à chaque entraînement fut simple. En effet, un pointage, tenu par les bénévoles du club, est effectué scrupuleusement pour chaque entraînement. Il permet aux encadrants de l'équipe de connaître le taux de présence de chacun et la situation de l'effectif. Ce document, anonymisé, est disponible à la consultation en *Annexe 1 : 5.1*

2.1.2 Météo

Pour la météo, il a suffit de récupérer les données météorologiques enregistrées. Celles-ci sont facilement trouvable sur internet. Pour les jours de temps mitigé, j'ai choisi de considéré qu'il faisait beau si plus de la moitié de la journée (sur sa période d'ensolleillement en fonction de la saison) était dégagée ou nuageuse sans pluie. En effet, bien que l'entraînement ait lieu le soir j'ai considéré que la prise de décision sur une participation à l'entraînement se faisait pendant la journée et non à 19h. Pour la température, j'ai choisi de sélectionner l'extremum dans la journée, pour la même raison. Voir en source (chapitre ??) pour le lien vers le site utilisé.

2.1.3 Match

Le calendrier des matchs est facilement accessiblement via les sites de la fédération française de rugby (lien en chapitre ??). Un match le 1er février fait considérer les entraînements du jeudi 29 et mardi 27 janvier comme étant des préparations de match (G = oui dans le plan factoriel, figure 3.1).

2.2 Démarche

Afin d'analyser les résultats obtenus, les expériences seront mises en forme dans un plan factiarel. Dans un second temps, les données de ce plan seront codées.

Les variances à un facteur seront analysées grâce aux outils d'Excel pour chaque variable. Ainsi nous pourrons rechercher d'éventuels liens de cause à effet direct entre un facteur et le résultat ou exclure les variables qui ne semblent pas pertinentes. A cette occasion nous ferons des tests d'hypothèses. Celles-ci seront définis au début de la partie 3.2

Puis, nous utiliserons un script python afin de générer des boxplots de chaque facteur et des graphiques de variances à deux facteurs (ANOVA à deux facteurs) pour permettre une analyse graphique des influences des facteurs deux à deux. Ce script python est accessible en *Annexe 2 : 5.2*

Chapitre 3

Résultats

3.1 Plan Factoriel

Les facteurs définis plus haut seront, désormais, référencés de la façon suivante :

- Jour de la semaine : D
- Climat/Intempéries : W
- Température : T
- Match le week-end : G

On note alors, le tableau du plan factoriel tel que :

trial number	D	W	T	G	Présence moyenne
1 mardi		beau temps	>10°C	oui	32,00
2 mardi		beau temps	>10°C	non	30,20
3 mardi		beau temps	<=10°C	oui	32,00
4 mardi		beau temps	<=10°C	non	29,00
5 mardi		pluie	>10°C	oui	34,00
6 mardi		pluie	>10°C	non	19,00
7 mardi		pluie	<=10°C	oui	27,00
8 mardi		pluie	<=10°C	non	17,50
9 jeudi		beau temps	>10°C	oui	33,71
10 jeudi		beau temps	>10°C	non	29,25
11 jeudi		beau temps	<=10°C	oui	32,00
12 jeudi		beau temps	<=10°C	non	28,00
13 jeudi		pluie	>10°C	oui	34,50
14 jeudi		pluie	>10°C	non	31,00
15 jeudi		pluie	<=10°C	oui	30,75
16 jeudi		pluie	<=10°C	non	29,00

FIGURE 3.1 – Plan factoriel des expériences menées

Ensuite, on peut coder les entrées pour les rendre exploitable pour les calculs et analyses (lancer des analyses ANOVA sur ces données comme explicité dans la partie 2.2).

Paramètre	valeur	codage
T	>10°C	1
	<=10°C	-1
D	mardi	1
	jeudi	-1
W	beau temps	1
	pluie	-1
G	oui	1
	non	-1

FIGURE 3.2 – Codage des paramètres

On obtient alors le plan factoriel codé suivant :

trial number	D	W	T	G	Présence moyenne
1	1	1	1	1	32,00
2	1	1	1	-1	30,20
3	1	1	-1	1	32,00
4	1	1	-1	-1	29,00
5	1	-1	1	1	34,00
6	1	-1	1	-1	19,00
7	1	-1	-1	1	27,00
8	1	-1	-1	-1	17,50
9	-1	1	1	1	33,71
10	-1	1	1	-1	29,25
11	-1	1	-1	1	32,00
12	-1	1	-1	-1	28,00
13	-1	-1	1	1	34,50
14	-1	-1	1	-1	31,00
15	-1	-1	-1	1	30,75
16	-1	-1	-1	-1	29,00

FIGURE 3.3 – Plan factoriel codé

3.2 Analyse des variances à un facteur et hypothèses

Pour cette partie, nous lancerons des analyses de variances à un facteur sur toutes les variables testées par ces expériences pour essayer de trouver les facteurs les plus impactant sur le taux de présence à l'entraînement.

On vérifiera aussi la *valeur P* de chaque paramètres pour tester l'hypothèse que le paramètre étudié a un impact direct sur le taux de présence. Il faudra alors, s'assurer que la *valeur P* (aussi appelée *Probabilité* ou *P value*) soit inférieur à 5% pour pouvoir rejeter l'**Hypothèse Nulle** qui stipule que le lien entre le paramètre d'entrée et le résultat n'est pas évident. Ainsi, voici, les quatres hypothèses qui seront testées :

1. H1 : Il existe un lien direct entre la présence à l'entraînement et le jour d'entraînement.

2. H2 : Il existe un lien direct entre le climat/les intempéries du jour de l'entraînement et la présence à l'entraînement.
3. H3 : Il existe un lien direct entre la température du jour et la présence à l'entraînement.
4. H4 : Il existe un lien direct entre la présence ou l'absence d'un match le week-end sur la présence à l'entraînement de cette même semaine.

3.2.1 Jour d'entraînement

Commençons par l'analyse de l'impact du jour d'entraînement sur la présence aux entraînements. Excel nous fournit l'analyse suivante :

RAPPORT DÉTAILLÉ JOUR DE LA SEMAINE					
Groupes	Nombre d'échantillons	Somme	Moyenne	Variance	
mardi	8	220,7	27,5875	37,8183929	
jeudi	8	248,2142857	31,02678571	5,24808673	
<hr/>					
ANALYSE DE VARIANCE					
Source des variations	Somme des carrés	Degré de liberté	Moyenne des carrés	F	Probabilité
Entre Groupes	47,3147449	1	47,3147449	2,19728872	0,16041106
A l'intérieur des groupes	301,4653571	14	21,5332398		
Total	348,780102	15			

FIGURE 3.4 – Analyse des résultats pour le jour d'entraînement

Et le script python nous donne le boxplot suivant :

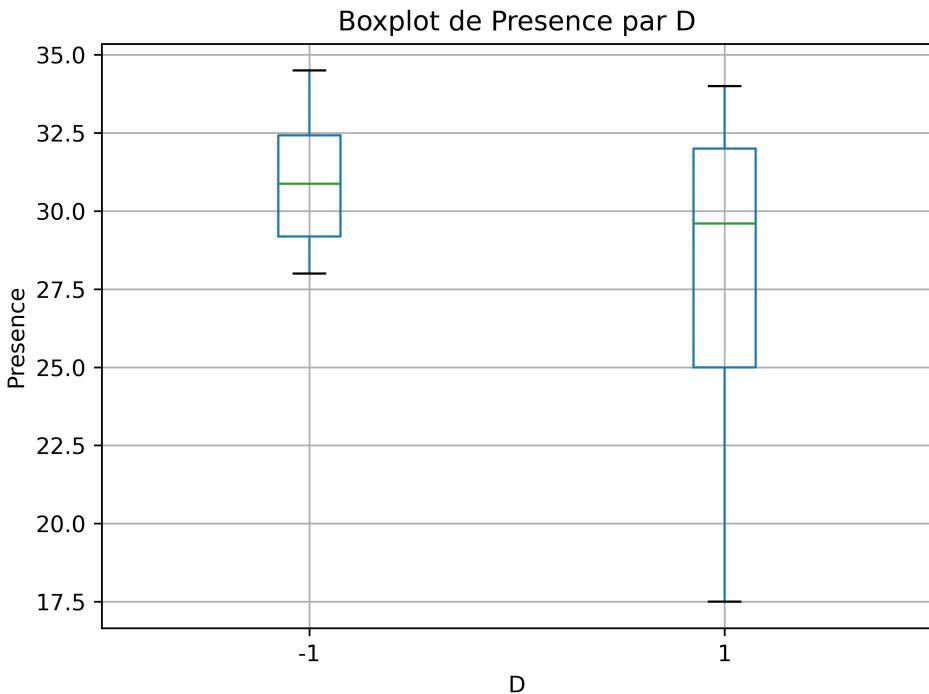


FIGURE 3.5 – Boxplot de la présence à l’entraînement en fonction du jour d’entraînement

On remarque aisément que la présence à l’entraînement est supérieure les jeudis aux mardis. De plus, la variance de présence des jeudis est bien plus petite que celle des mardis. Ce qui signifie que, non seulement il y a plus de monde aux entraînements les jeudis mais aussi que la présence est plus stable ces jours en comparaison aux mardis.

En revanche, la *valeur P* est bien supérieure à 5% (*Probabilité = 16,04%*) on ne peut donc pas rejeter l'**Hypothèse Nulle** ce qui signifie qu’il n’y a pas suffisamment de preuve pour pouvoir affirmer qu’il y ait une différence significative entre le mardi et le jeudi sur le taux de présence aux entraînements. On peut simplement dire, qu’il semble avoir un impact du jour de la semaine sur le nombre de joueurs aux entraînements mais que cet impact, à lui seul, n’est pas significatif.

3.2.2 Climat/Temps observé

L'analyse des données d'expériences pour le temps observé par Excel donne le résultats suivant :

RAPPORT DÉTAILLÉ CLIMAT				
Groupes	Nombre d'échantillons	Somme	Moyenne	Variance
beau temps	8	246,1642857	30,77053571	3,806945153
pluie	8	222,75	27,84375	41,12388393

ANALYSE DE VARIANCE						
Source des variations	Somme des carrés	Degré de liberté	Moyenne des carrés	F	Probabilité	Valeur critique pour F
Entre Groupes	34,26429847	1	34,26429847	1,525202146	0,237159782	4,600109937
A l'intérieur des groupes	314,5158036	14	22,46541454			
Total	348,780102	15				

FIGURE 3.6 – Analyse des résultats pour le climat/temps observé

Et le script python nous donne le boxplot suivant :

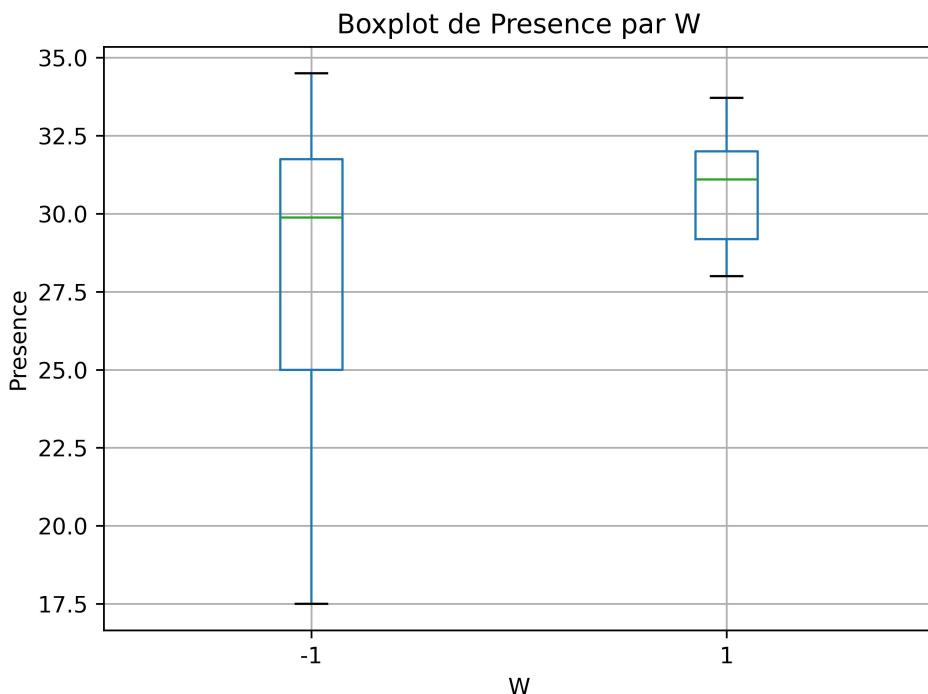


FIGURE 3.7 – Boxplot de la présence à l'entraînement en fonction du temps observé

De la même manière que pour l'analyse précédente, on observe que la *valeur P* est supérieure à 5%, ainsi on ne pourra pas conclure d'un lien direct, clair et évident entre le temps du jour de l'entraînement et la présence à l'entraînement. On remarque, tout de même, que la variance par temps pluvieux est très élevée en comparaison des jours de beau temps, ce qui signifie que d'autres facteurs doivent influer sur la présence les jours de pluies tandis que les jours de beaux temps, la présence semble plus stable.

3.2.3 Température

Pour l'analyse de la température, Excel produit le rapport suivant :

RAPPORT DÉTAILLÉ TEMPERATURE					
Groupes	Nombre d'échantillons	Somme	Moyenne	Variance	
>10°C	8	243,6642857	30,45803571	24,99572066	
≤10°C	8	225,25	28,15625	21,80245536	

ANALYSE DE VARIANCE						
Source des variations	Somme des carrés	Degré de liberté	Moyenne des carrés	F	Probabilité	Valeur critique pour F
Entre Groupes	21,1928699	1	21,1928699	0,9057135	0,357396717	4,600109937
A l'intérieur des groupes	327,5872321	14	23,39908801			
Total	348,780102	15				

FIGURE 3.8 – Analyse des résultats pour la température

Et le script python nous donne le boxplot suivant :

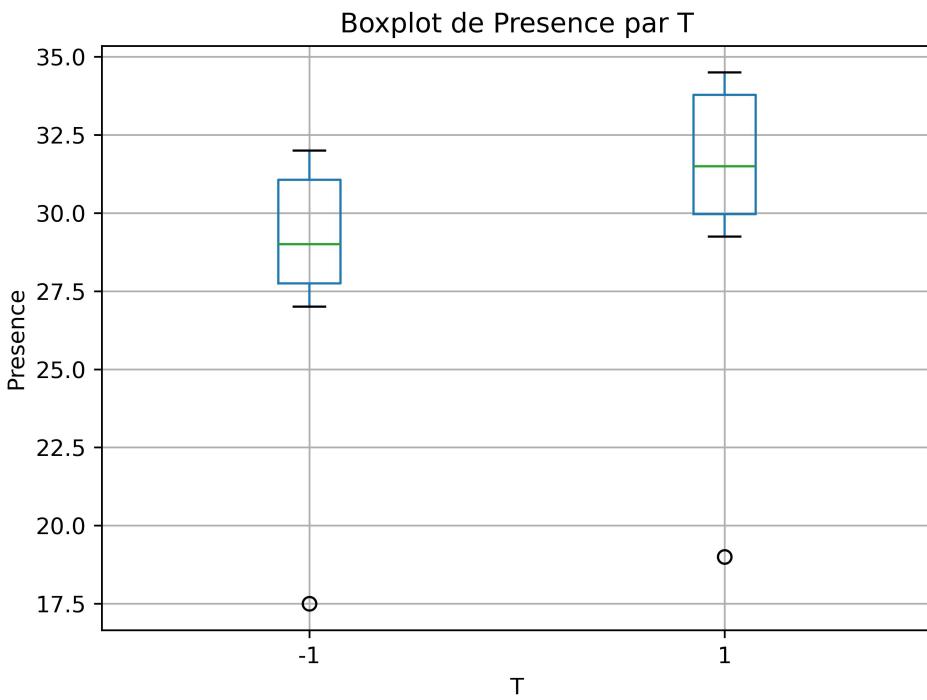


FIGURE 3.9 – Boxplot de la présence à l'entraînement en fonction de la température

L'analyse de la température seule ne montre rien de concluant. La *va-
leur P* est haute. Aucune différence n'est notable entre les moyennes et les variances des deux états de la température. De ce fait, il est impossible de conclure à un impact significatif de la température sur la présence aux entraînements en tant qu'unique facteur.

3.2.4 Match

Enfin, l'analyse Excel pour la variable "Match du dimanche" produit ce rapport :

RAPPORT DÉTAILLÉ MATCH					
Groupes	Nombre d'échantillons	Somme	Moyenne	Variance	
oui	8	255,9642857	31,99553571	5,678730867	
non	8	212,95	26,61875	27,62709821	
ANALYSE DE VARIANCE					
Source des variations	Somme des carrés	Degré de liberté	Moyenne des carrés	F	Probabilité Valeur critique pour F
Entre Groupes	115,6392985	1	115,6392985	6,944087666	0,01958817 4,600109937
A l'intérieur des groupes	233,1408036	14	16,65291454		
Total	348,780102	15			

FIGURE 3.10 – Analyse des résultats pour les semaines de match ou non

Et le script python nous donne le boxplot suivant :

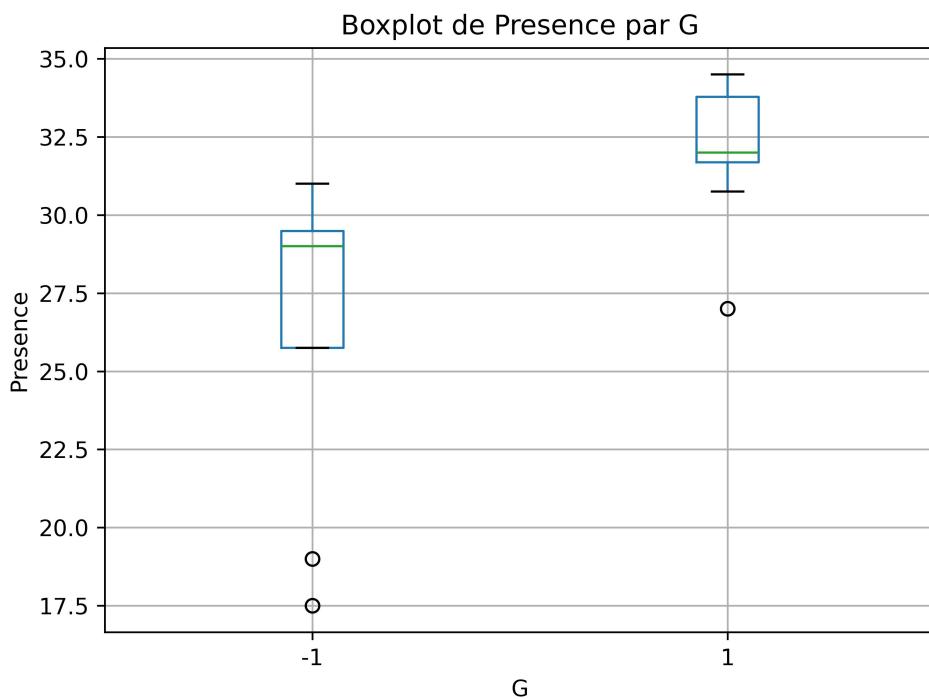


FIGURE 3.11 – Boxplot de la présence à l'entraînement en fonction de la présence d'un match le week-end

On voit que la **valeur P** est inférieur à 5% ce qui prouve que l'**hypothèse H4 est vérifiée** (Voir définition de H4 : 3.2). Il y a donc un lien direct entre la présence aux entraînements et les matchs. Au vu des moyennes, il semblerait que l'on puisse admettre que la présence aux entraînements est plus

grande et, en considérant les variances, est, aussi, plus stable les semaines de match.

3.3 Analyse à deux facteurs

3.3.1 Météo complète

Dans cette partie nous observerons la présence à l'entraînement en fonction des conditions météo complète (température et temps).

Nous avons déterminé, dans la partie précédente (voir parties 3.2.2 et 3.2.3) que l'on ne pouvait pas établir de lien entre l'une de ces variables et la présence aux entraînements. Cependant, qu'en est-il d'un lien combiné entre ces deux variables et la présence ?

Cette question nous permet de vérifier si on peut observer des différences de présence en été ou en hiver ou, en tout cas, si la température est un facteur aggravant des intempéries. Ainsi, grâce aux données récoltées et au script python (voir annexe 5.2) on peut générer le graphique suivant :

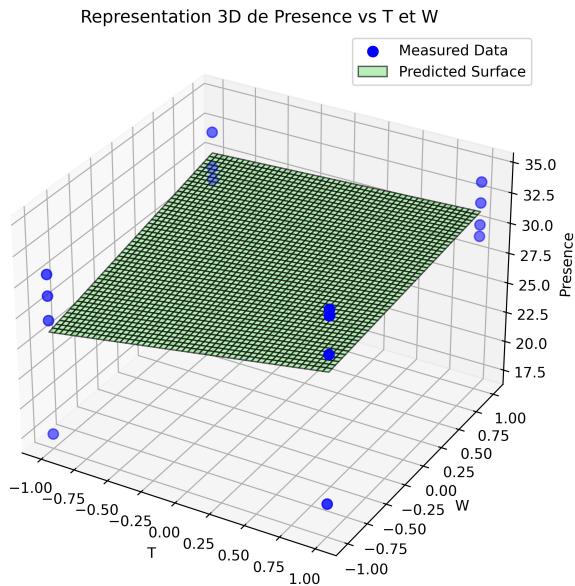


FIGURE 3.12 – Influence des conditions météo T et W sur la présence à l’entraînement

Graphiquement, on voit que, effectivement il semble y avoir plus de monde aux entraînements lorsqu’il fait beau et chaud ($T = 1$, $W = 1$) en comparaison des jours froids et pluvieux ou même simplement pluvieux. Cependant, on note que les points des résultats d’expériences des jours pluvieux ($W = -1$) sont très épars (écart type élevé). Ce qui signifie qu’un ou plusieurs autre(s) paramètre(s) doit(vent) influer sur les résultats par temps pluvieux.

3.3.2 Intempéries et jour d’entraînement

Nous venons de voir que les jours pluvieux donnent des moyennes qui semblent influencées par un autre paramètre. C’est pourquoi, nous allons regarder les moyennes de présence en fonction des intempéries (W) et du jour de la semaine (D).

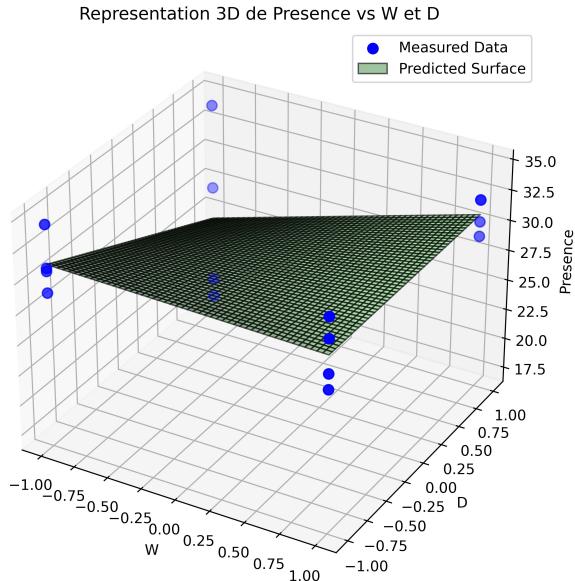


FIGURE 3.13 – Influence des intempéries W et du Jour d’entraînement D sur la présence à l’entraînement

On voit que les résultats de moyenne de présence sont relativement stables les jours de beaux temps ($W = 1$) mais les mardis pluvieux présentent des résultats très variés avec notamment 2 expériences aux résultats très faibles, et une expérience correcte (aux alentours de 32 personnes).

Il y a donc un aspect qui repousse les joueurs les mardis pluvieux mais dans certains cas, que nous ne pouvons pas déterminer avec ce graphe, ils viennent tout de même à l’entraînement sous ces conditions.

3.3.3 Jour d’entraînement et Match

Nous allons maintenant nous intéresser à la présence aux entraînements en fonction des semaines de match (G) et du jour de la semaine (D). L’intérêt est d’observer si les joueurs sont plus ou moins présents pour préparer les matchs et si il y a une différence entre un jeudi ($D = -1$) et un mardi ($D = 1$). Le but étant de tenter de trouver des explications à la conclusion de l’analyse précédente.

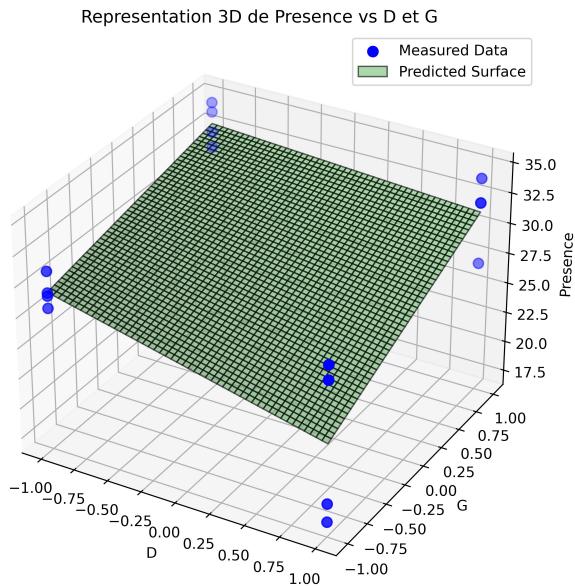


FIGURE 3.14 – Influence du Jour d’entraînement D et du Match le week-end G sur la présence à l’entraînement

On pouvait s’y attendre mais on remarque que, en moyenne, les mardis sans match sont délaissés par les joueurs tandis que les jeudis d’avant matchs sont plébiscités. Observation plus surprenante, il apparaît que les jeudis sans matchs comptent pratiquement autant de joueurs que les mardis de préparation de match et ce, avec la même stabilité (dispersions des points similaires).

3.3.4 Intempéries et préparation de match

Nous venons de voir que les entraînements du mardi hors préparation de match semblaient délaissés (en moyenne). On a pu aussi constater que les intempéries semblaient impacter la présence sans pouvoir distinguer de lien évident mais que les entraînements des mardis pluvieux semblaient moins intéresser les joueurs que les autres jours sous d’autres conditions. Nous allons alors, voir l’influence d’une préparation de match (G) et des intempéries (W) sur la présence aux entraînements.

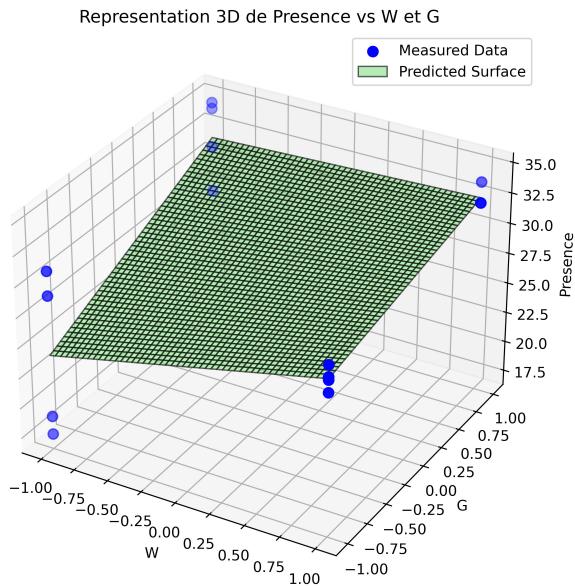


FIGURE 3.15 – Influence du Climat/Intempéries W et du Match le week-end G sur la présence à l'entraînement

On voit que la combinaison du mauvais temps ($W = -1$) et de l'absence de jour de match ($G = -1$) présente les pires résultats moyens avec une variance élevée. Les trois autres combinaisons donnent des résultats similaires avec une variance un peu plus élevée pour le mauvais temps.

Il semble alors, correct de dire que les intempéries, est un facteur limitant la présence à l'entraînement lorsqu'il est associé à d'autre facteur tel que l'absence de match le week-end et le jour de la semaine (mardis).

Chapitre 4

Conclusion

Grâce aux résultats de ce plan d'expérience, on a pu démontrer que seul un match le week-end est déterminant sur la présence à l'entraînement en tant que paramètre seul. Cependant, on a pu montrer que les intempéries sont un facteurs non déterminant en soi mais aggravant en combinaison à d'autres facteurs tel que le jour d'entraînement, si ce sont des préparations de match ou non ou s'il fait froid.

On doit néanmoins, prendre du recul sur cette étude car les seuils choisis pour le temps et la météo peuvent faire l'objet de débats.

Enfin, et pour clore cette étude, on peut se questionner sur les facteurs hors de portée de cette étude. On peut, notamment, penser à l'influence des vacances scolaires, de l'avancé dans la saison, des présences en fonction des postes de chaque joueur ou bien des résultats de l'équipe. Dans une prochaine étude sur le même sujet, il pourrait aussi être intéressant d'étudier ces phénomènes avec d'autres équipes, de les comparer et d'augmenter les échantillons et expériences ou bien même de faire une comparaison avec l'année précédente, lors de laquelle des primes de matchs étaient versées aux joueurs en fonction de leurs présences aux entraînements mais où les résultats sportifs étaient moins probants.

Chapitre 5

Annexes

5.1 Annexe 1 : Relevés

Exemple de l'excel de travail des données (Voir source ??) :

			SEMAINE 34		SEMAINE 35		SEMAINE 36		SEMAINE 37	
			19/08/25 19H30	21/08/25 19H30	26/08/25 19H30	28/08/25 19H30	2/09/25 19H30	4/09/25 19H30	9/09/25 19H30	11/09/25 19H30
1	NOM1	PRENOM1	M +18		1	1	1			
2	NOM2	PRENOM2								
3	NOM3	PRENOM3								
	NOM4	PRENOM4								
4	NOM5	PRENOM5	M +18	1	1		1		1	1
5	NOM6	PRENOM6	M +18	1	1	1	1		1	1
6	NOM7	PRENOM7			1	1	1		1	1
7	NOM8	PRENOM8	M +18	B			1		1	1
	Effectif Total		20	23	26	31	32	0	32	36
	Nombre entraînement			1	1	1	1		1	1
	COACHS									
	COACHNOM1	COACHPRENOM1			1		1		1	1
	COACHNOM2	COACHPRENOM2					1		1	
	COACHNOM3	COACHPRENOM3	1	1	1		1		1	1
	COACHNOM4	COACHPRENOM4	1	1	1	1	1		1	1
	COACHNOM5	COACHPRENOM5	1	1	1	1	1		1	1

FIGURE 5.1 – Extract de l'Excel de pointage des joueurs à l'entraînement

5.2 Annexe 2 : Code Python

Code Python utilisé pour générer les graphiques (Voir git hub : ??) :

```
1 import numpy as np
2 import pandas as pd
3 import matplotlib.pyplot as plt
4 from mpl_toolkits.mplot3d import Axes3D
5 import statsmodels.api as sm
6 from statsmodels.formula.api import ols
```

```

7
8 ''
9 P : Numero d'experience
10 D : Jour d'entraînement, mardi ou jeudi (1 ou -1)
11 W : Meteo, beau temps ou pluie (1 ou -1)
12 T : Température pendant l'entraînement, chaud (>10 °C) ou
     froid (<=10 °C) (1 ou -1)
13 G : Semaine de match ? Match le dimanche ou repos le dimanche
     (1 ou -1)
14 Présence : Moyenne des joueurs présents à l'entraînement sur
     ces jours-là
15 ''
16 # Lecture du fichier Excel contenant les données de présence
17 df = pd.read_excel("data_relevés_présence.xlsx")
18
19 print(df)
20 # Définition de la formule du modèle linéaire avec les
     interactions
21 formula = 'Présence ~ D + W + T + G + D:W + D:T + D:G + W:T +
     W:G + T:G'
22
23 # Fit model
24 model = ols(formula, data=df).fit()
25
26
27 # Création du graph 3D
28 def plot_3d_predictions(model, df, factor_x, factor_y,
     response_var, num_points=50):
29     fig = plt.figure(figsize=(10, 7))
30     ax = fig.add_subplot(111, projection='3d')
31
32     # Scatter plot of the measured data
33     ax.scatter(df[factor_x], df[factor_y], df[response_var],
     color='blue', label='Measured Data', s=50)
34
35     # Generate a grid of values for Temperature and
     Stirring_rate
36     x_range = np.linspace(df[factor_x].min(), df[factor_x].
     max(), num_points)
37     y_range = np.linspace(df[factor_y].min(), df[factor_y].
     max(), num_points)
38     X, Y = np.meshgrid(x_range, y_range)
39
40     # Create a DataFrame for the grid and set other factors
     to their mean values
41     grid_data = pd.DataFrame({factor_x: X.ravel(), factor_y:
     Y.ravel()})
42     for col in df.columns:
43         if col not in [factor_x, factor_y, response_var]:

```

```

44         grid_data[col] = df[col].mean()
45
46     # Predict filtration rate on the grid using the model
47     Z = model.predict(grid_data).values.reshape(num_points,
48     num_points)
49
50     # Plot the predicted surface
51     ax.plot_surface(X, Y, Z, color='lightgreen', alpha=0.6,
52     edgecolor='k', label='Predicted Surface')
53
54     # Labels and legend
55     ax.set_xlabel(factor_x)
56     ax.set_ylabel(factor_y)
57     ax.set_zlabel(response_var)
58     ax.set_title(f"Representation 3D de {response_var} vs {
59     factor_x} et {factor_y}")
60     ax.legend()
61     plt.savefig(f"report/plots/3d_plot_{factor_x}_{factor_y}.jpeg",
62     dpi=600)
63
64 #Creation des boxplots
65 def plot_boxplot(df, factor, response_var):
66     plt.figure(figsize=(8, 6))
67     df.boxplot(column=response_var, by=factor)
68     plt.title(f"Boxplot de {response_var} par {factor}")
69     plt.suptitle('')
70     plt.xlabel(factor)
71     plt.ylabel(response_var)
72     plt.savefig(f"report/plots/boxplot_{factor}.jpeg", dpi
73     =600)
74
75 # Appel des fonctions pour chaque paire de facteurs
76 factor_list = ['T', 'W', 'D', 'G']
77 for i, factor_x in enumerate(factor_list):
78     for j, factor_y in enumerate(factor_list):
79         if i < j:
80             plot_3d_predictions(model, df, factor_x, factor_y
81             , 'Presence')
82             plot_boxplot(df, factor_x, 'Presence')

```

Chapitre 6

Sources

1. Relevés Météorologiques : fr.weatherspark.com
2. FFR : US 2 Ponts - Calendrier
3. Github : projet python de génération des graphiques ANOVA 2
4. Excel de travail : "/annexes/analyse_releve_presence.xlsx"
5. Relevés météorologiques : "/annexes/releves_meteo.xlsx"
6. Pointage des entraînements : "/annexes/Entrainement_saison_2025-2026_US2Ponts.xls"